

تحديد أهم العوامل المؤثرة على إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام باستخدام تحليل انحدار المكونات الأساسية

أ.د. أحمد حلمي عبد الغنى
أستاذ غير متفرغ بقسم الإحصاء التطبيقي والتامين

أ.د. محمد المهدي محمد علي
رئيس قسم الإحصاء التطبيقي والتامين

سماح كمال عبد العزيز

مدرس مساعد بقسم الإحصاء التطبيقي والتامين

عبور من مختلف أنواع السفن العابرة

للقناه،ونظراً لأهمية إيرادات قناة السويس على الصعيد القومي، فإن هذا البحث يهتم بتوصيف نموذج إحصائي مناسب لدراسة وتحليل أحد أنواع هذه الإيرادات، وهي الإيرادات المحصلة من ناقلات البترول الخام الكبيرة.

2. موضوع وأهمية البحث:

يتمثل موضوع البحث في دراسة وتحليل إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة، وتحديد أهم العوامل المؤثرة عليها عن طريق توصيف نماذج إحصائية مناسبة، وذلك نظراً لأهمية ودور الأسلوب الإحصائي في تجريد أو نزعجة الظواهر المختلفة ودراستها وتحليلها ومعرفة أهم الأسباب أو المؤثرات التي يمكن أن تغير أو تتحكم في اتجاهها. ونظهر أهمية تطبيق الأساليب الإحصائية بوجه خاص إذا ما نظرنا إلى ضخامة الإيرادات المالية لقناة السويس من العبور بالعملات الأجنبية ومدى تأثيرها على الموازنة العامة للدولة ومنزان المنفوعات حيث تشكل رسوم المرور في قناة السويس خلال الفترة من عام 92/91

ملخص البحث:

في محاولة لتحديد أهم العوامل المؤثرة على إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام وقياس أثر هذه العوامل على حجم تلك الإيرادات تم استخدام أسلوب انحدار المكونات الأساسية على مرحلتيه تحليل المكونات الأساسية وتحليل الانحدار.

وقد أوضحت النتائج الإحصائية أن مكون المنافسة التي تواجهها قناة السويس في ضوء طاقتها الاستيعابية وحجم البترول العابر (عامل المنافسة والكمية العابرة) له الأهمية الأولى في التأثير على أو تحديد حجم إيرادات قناة السويس المحصلة من عبور ناقلات البترول الخام الكبيرة، وان كمية البترول الخام العابرة لقناة تحتل الأهمية الأولى في التأثير على حجم هذه الإيرادات، ظلّها منافسة طريق رأس الرجاء الصالح، منافسة خط السوميد، ثم طاقة قناة السويس الاستيعابية.

1. مقدمة:

تمثل إيرادات قناة السويس أحد العناصر الرئيسية الأربع للدخل بالعملة الأجنبية لمصر. ويتمثل دخل قناة السويس من العبور في الإيرادات المحصلة كرسوم

من الطرق الأخرى، بالإضافة إلى أن خطوط أنابيب البترول في الشرق الأوسط تقتصر على نقل البترول الخام فقط دون المنتجات، أي تناقص في مجال نقل البترول الخام فقط ولذلك فإن محور اهتمام البحث هو توصيف نموذج إحصائي لتحديد أهم العوامل المؤثرة على إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة.

3. هدف البحث:

يعتبر الهدف الأساسي للبحث هو محاولة بناء نموذج إحصائي للتعرف على أهم العوامل المؤثرة على إيرادات الفناء من ناقلات البرول الخام الكبيرة، وقياس اثر هذه العوامل على حجم تلك الإيرادات. وذلك في ظل وجود علاقات ارتباط خطى قوى (غير ثابتاً) بين المتغيرات المستقلة محل الدراسة، وسيتم التغلب على هذه المشكلة باستخدام أسلوب المكونات الأساسية التغاملي والتعامل مع المتغيرات الجديدة غير المرتبطة في نموذج المعادلة الواحدة. وتمثل مشكلة وجود تعدد خطى أي وجود علاقات Multicollinearity ارتباط خطى قوية بين بعض أو كل المتغيرات المستقلة (التفسيرية) في نموذج الانحدار المتعدد المقدر بطريقة المربعات الصغرى العادية OLS - أحد المشاكل القياسية، والتي تؤدى للوصول إلى نتائج غير موثوق في صحتها. ويتم ذلك من خلال الأهداف الفرعية التالية:

حتى عام 2000/2001 ما نسبته 18.09% في المتوسط من حصيلة الميزان الخدمي بدون التحويلات، لذلك فإن الحاجة إلى هذا النوع من التحليل يمثل ضرورة ملحة في سبيل دفع حركة التنمية الاقتصادية في مصر، وبصفة خاصة الإيرادات المحصلة من ناقلات البترول باعتبارها تمثل نسبة كبيرة من إيرادات القناة.

ونقسم ناقلات البترول إلى ناقلات
البترول الخام (الكبيرة - العملاقة) وناقلات
مشقات البترول، ونفهم هذه الدراسة
بالإيرادات المحصلة من عبور ناقلات
البترول الخام الكبيرة Large Crude Oil
فقط دون العملاقة أو ناقلات Tanker
مشقات البترول Oil Product Tanker
للوقوف على أهم العوامل المؤثرة عليها،
وذلك نظراً لما يمثله. هذا النوع من
الناقلات من أهمية كبرى للقساة حيث
تتنافس القناة مع عدة طرق (رأس الرجاء
الصالح وخطوط الأنابيب) لنقل هذا النوع
من حمولات الناقلات، وذلك بخلاف ناقلات
مشقات البترول والتي يمكن اعتبار القناة
طريقاً احتكارياً بالنسبة لها نظراً لصغر
حجم هذه الناقلات نسبياً مما يجعل القناة
طريقاً "اقتصادياً" بالنسبة لها عن غيرها

تم حسابها من بيانات رسموم العبور، هيئة قناءة السويس ،قسم البحوث الاقتصادية والاحصاء، الامم المتحدة، 2000 . وبيانات الميزان الخميني: تلك مصر،التقرير الاقتصادي للعهد الثاني القاهرة 1994، البنك الاهلي المصري، التقرير الاقتصادي، العدد الأول و الثاني، المجلس التأسيسي، 2001، والمعدل 53 . القاهرة، 2002.

المتغيرات المستقلة من الدرجة ($n \times p$) تحتوي على عدد k من المتغيرات المستقلة و n من المشاهدات لكل متغير، عدد المعلمات ($p = k+1$)، β : متجه المعلمات المجهولة والمطلوب تقديرها من الدرجة ($p \times 1$) وعدها ($k+1$) معلمة من β_0 حتى β_k ، U : متجه الأخطاء العشوائية من الدرجة ($n \times 1$).

ونحصل على مقدرات المربعات الصغرى لمتجه المعلمات المجهولة من الصيغة التالية:

$$\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} X^T Y$$

حيث: (X^T) دور مصفوفة مشاهدات المتغيرات المستقلة، ($X^T X$) معكوس المصفوفة ($X^T X$)، وهذه المقدرات تتميز بأنها أفضل مقدرات خطية غير متحيزة ذات أقل تباين - ولكن في وجود تعدد خطى Multicollinearity قد يكون لعناصر متجه $\hat{\beta}$ أخطاء معيارية كبيرة.

وعندما تكون ($X^T X$) مصفوفة متفردة Singular - أي عند عدم استقلال عمومين أو أكثر من أعمدتها - يصبح من الاستحالة الحصول على تلك التقديرات (حالة وجود تعدد خطى تام بين المتغيرات المستقلة).

ولنقليل تأثير التعدد الخطى هناك العديد من الطرق منها: حذف المتغيرات المستقلة التي تسبب المشكلة، أو تخفيض عدد المتغيرات التفسيرية في معادلة الانحدار باستخدام أسلوب الانحدار المتدرج أو استبدال المتغيرات المستقلة الأصلية بعده

(1) معرفة أهم العوامل المؤثرة على إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة.

(2) تقدير نموذج إحصائي لإيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة. ومن خلال دراسة وتحليل إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة - خلال الفترة من عام 1981 حتى 2001 - وتحديد أهم العوامل المؤثرة عليها يمكن العمل على زيادة هذه الإيرادات، مما قد يؤدي إلى زيادة إيرادات القناة بشكل عام، الأمر الذي ينعكس بدوره على تحسين الاقتصاد المصري .

ولتحقيق هدف البحث تم استخدام أسلوب تحليل الانحدار لتحليل الظاهره محل البحث من خلال نموذج انحدار المكونات الأساسية Principal Components وهو نموذج لانحدار Regression Model ظاهره على المكونات الأساسية المستخرجة من التحليل العاملى للمتغيرات المؤثرة الأصلية باستخدام طريقة المكونات الأساسية Principal Components Method.

4. الإطار النظري :

يأخذ نموذج الانحدار الخطى المتعدد The Multiple Linear Regression (العام)

Model الشكل التالي:

$$Y = X\beta + U$$

حيث: Y : متجه مشاهدات المتغير التابع من الدرجة ($n \times 1$), X : مصفوفة مشاهدات

ومصفوفة درجات المكونات الأساسية PC Scores التحليل العائلي للمكونات الأساسية هي $Z_{n \times k} = X_{n \times k} W_{k \times k}$ حيث $W_{k \times k}$ مصفوفة معاملات درجات المكونات، $X_{n \times k}$ هي مصفوفة المتغيرات المستقلة العيارية، ونحصل على مقدرات المرربعات الصغرى لمنتج المعلمات المجهولة β من الصيغة التالية:

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

حيث: $(Z^T Z)$ مذود مصفوفة درجات المكونات الأساسية، $(Z^T Z)^{-1}$ معكوس المصفوفة $(Z^T Z)$. ويحدث عدم ثبات أو عدم استقرار Instability في نموذج الانحدار باستخدام كل المكونات الأساسية(k) عندما تكون قيمة واحدة أو أكثر من قيم Eigenvalue (λ_i) للمكونات صغيرة؛ لذلك يتم اختيار عدد قليل من المكونات الأولى (m) تستخدم كمتغيرات مستقلة في النموذج لتصبح مصفوفة المكونات الأساسية المتغيرات المستقلة الجديدة(من الدرجة (nxq))، ومنتج المعلمات الجديدة(من الدرجة $(qx1)$)، حيث عدد المعلمات الدرجة $(q=m+1)$.

وفي هذا البحث تم استخدام أسلوب الانحدار - نموذج انحدار المكونات

أقل من المكونات غير المرتبطة تسمى Principal Components ولكن يجب الحذر عند حذف أو استبعاد بعض المتغيرات لأنها قد يؤدي إلى خطأ في توصيف النموذج خاصة إذا كانت النظرية تؤيد وجوب وجوده في النموذج، أي أنه قد يعاد على طريقة الانحدار المتدرج أنها قد تغفل بعض المتغيرات التي قد تكون ضرورية في تفسير الظاهرة.

ونظراً لأن التقدير السابق لنموذج الانحدار المتعدد لا يأخذ في حساباته الارتباط الذي يوجد بين المتغيرات المستقلة فيمكن استبدال المتغيرات الأصلية X في نموذج الانحدار المتعدد بالمكونات الأساسية PCs. ويصبح شكل النموذج الجديد، نموذج انحدار المكونات الأساسية PC Regression Model كال التالي

[26]

$$Y = Z\beta + U$$

حيث: Y : متجه مشاهدات المتغير التابع من الدرجة $(nx1)$ ، Z : مصفوفة درجات المكونات الأساسية من الدرجة $(n \times p)$ تحتوي على عدد k من المكونات الأساسية و n من الدرجات (المفردات) لكل مكون، عدد المعلمات $(p=k+1)$ ، β : متجه المعلمات المجهولة والمطلوب تقديرها من الدرجة $(px1)$ و عددها $(k+1)$ معلمة من β_0 حتى β_k ، U : متجه الأخطاء العشوائية من الدرجة $(nx1)$

*قيمة Eigenvalue لكل مكون عبارة عن قيمة التباين التي نجح هذا المكون الأساسي Principal Component في تفسيرها من التباين الكلي لمجموعة المتغيرات.

المتغيرات في التحليل عن طريق استخدام مكون Component يقوم بتمثيل عدد من المتغيرات مع الاحفاظ بالبيان الموجود في المتغيرات الأصلية-أي يفترض أن كل البيانات مشتركة common^١ وهو يحول مجموعة المتغيرات المرتبطة إلى مجموعة متغيرات غير مرتبطة تسمى مكونات أساسية Principal Components.

* النموذج العاملی المتعامد Orthogonal Factor Model

بافتراض أن المتجه العشوائي المشاهد X به k من العناصر، وأن متجه متواسطاته μ ، ومصفوفة بيانات Σ وتغييراته ξ . يفترض النموذج العاملی أن X تعتمد خطياً على عدد قليل من المتغيرات العشوائية غير المشاهدة F_1, F_2, \dots, F_m . تسمى العامل المشترك Common Factors، وأيضاً على عدد من مصادر الاختلاف $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_k$ تسمى الأخطاء أو العامل الخاصة Specific Factors.

ويأخذ النموذج العاملی المتعامد والذي به m من العوامل المشتركة الشكل التالي:-

$$X_{k1} = \mu_{k1} + L_{k1m} F_{m1} + \varepsilon_{k1}$$

حيث: X : متجه عشوائي مشاهد به k من المتغيرات، حيث X : المتغير رقم k ، μ : متجه متواسطات المتجه X ، حيث μ :

^١ يستخدم الواحد الصحيح في كل الخلايا قطرية لمصفوفة الارتباط، ليغير عن أن نسبة البيانات المشروحة لكل متغير بواسطة العوامل العامة تسلوى الواحد صحيح (أي كل السفين).

الأساسية-لتحليل وقياس العلاقة بين إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة الكبيرة والعوامل المؤثرة عليها ومعرفة أهم هذه العوامل حتى توليها هيئة قناة السويس اهتماماً بالدراسة والتحليل، ونم ذلك على مرتين:
أولاً: تحليل المكونات الأساسية العاملية.
ثانياً: تحليل انحدار.

وتجرد الإشارة إلى أن المتغير الذي سوف يخرج من التحليل العاملی للمكونات الأساسية نظراً لطبيعة الأسلوب القائم على ضرورة توافر ارتباطات بين متغيرات التحليل سوف يتم إدخاله ضمن مجموعة المتغيرات المستقلة (المكونات) في تحليل انحدار المكونات الأساسية، وذلك بعد تحويله لمتغير غيري، وفيما يلي عرض لتحليل المكونات الأساسية العاملی الذي يمثل المرحلة الأولى من مراحل تحليل انحدار المكونات الأساسية.

* تحليل المكونات الأساسية

العاملی ([6], [8], [24], [25])

Principal Components Factor Analysis(PCFA).

أسلوب تحليل المكونات الأساسية Principal Components Factor Analysis هو أسلوب عاملی Factor Analysis مبني على البيانات الكلی، وهو يهتم بشرح وتقدير هيكل البيانات وتغييرات المتغيرات الأصلية باستخدام توليفات خطية Liner Combinations قليلة من هذه المتغيرات تسمى مكونات، ويهدف إلى تقليل عدد

مجموع مربعات معاملات تحميل Loadings المتغير العشوائي ϵ على العوامل المشتركة، وهو عبارة عن التباين الراجم للعامل المشترك h^2 . أما ψ فهو عبارة عن التباين الخاص في المتغير، والذي يرجع للعامل الخاص.

$$2. \text{Cov}(X, F) = L$$

أي أن: التباين بين المتغير العشوائي X و العامل المشترك F هو:

$$\text{Cov}(X_i, F_j) = l_{ij}$$

و عند تقدير النموذج العائلي باستخدام أسلوب تحليل المكونات الأساسية Principal Components Analysis Method يصبح نموذج عائلي للمكونات الأساسية Principal Components Factor Analysis Model ، وهو عبارة عن نموذج عائلي يكون فيه عدد العوامل العامة متساوياً لعدد المتغيرات $(m=k)$ ، وتتساوى فيه جميع البيانات الخاصة ψ ، مع الصفر لجميع القيم. أي أن:

$$\Psi_{kk} = 0_{kk},$$

$$\Sigma_{k,kk} = L_{kk} L_{kk}^T + 0_{kk} = LL^T$$

وعلى الرغم من دقة صيغة التحليل العائلي للمكونات الأساسية لمصفوفة Σ السابقة-أي للحصول على نفس التباين الكلي يتطلب استخدام k من المكونات الأساسية-فإن فائدتها قليلة حيث تستخدم عدداً من العوامل(المكونات) متساوياً لعدد المتغيرات الأصلية. ويكون الهدف من

قد يطلق على معاملات تحميل المتغير ϵ على العامل المشترك ثبيبات العوامل للمتغير.

متوسط المتغير رقم i ، ϵ : متوجه عشوائي يمثل k من الأخطاء أو العوامل الخاصة، F : العامل الخاص رقم i ، F : متوجه عشوائي يمثل m من العوامل المشتركة، L : العامل المشترك رقم j ، مصفوفة معاملات التحميل (أو مصفوفة العامل) Factor Matrix، تحتوي على معاملات تحميل k من المتغيرات على عدد m من العوامل المشتركة، حيث I_m : معلم تحميل Loading المتغير i على العامل المشترك j ، ويحقق المتوجهان العشوائيان ϵ ، F غير المشاهدين ما يلى:

F, ϵ مستقلان ،

$$E(F) = 0_{mx1}, \text{Cov}(F) = I_m$$

$$E(\epsilon) = 0_{mx1}, \text{Cov}(\epsilon) = \Psi_{kk}$$

حيث I_m : مصفوفة الوحدة من الدرجة m ،

Ψ : مصفوفة قطرية من الدرجة $k \times k$

** وهيكلاً للتغير لنموذج التحليل العائلي المعتمد هو:-

$$1. \quad \Sigma = \text{Cov}(X) = LL^T + \Psi$$

أي أن: تباين المتغير العشوائي X هو:

$$\text{Var}(X_i) = l_{ii}^2 + l_{i2}^2 + \dots + l_{im}^2 + \psi_i$$

$$= h_i^2 + \psi_i$$

= Communality + Specific Variance

تباین خاص + تباين راجع للعوامل

المشتركة = تباين المتغير العشوائي

وأن: التباين بين المتغير العشوائي X ،

والمتغير العشوائي X_s هو:

$$\text{Cov}(X_i, X_s) = l_{i1}l_{s1} + l_{i2}l_{s2} + \dots + l_{im}l_{sm}$$

أي أن Communality للمتغير i هو

المتغيرات عن طريق عدد أقل من المكونات الأساسية - أن ϵ هي عبارة عن المكونات الأساسية التي تم تجاهلها نظراً لصغر تبايناتها، أي أن ϵ هي تحويلة خطية في المكونات الأساسية غير المختارة من F_{m+k} و حتى F_k و التي تفسر X . وأن ϵ متوجه كل عنصر به يضم توليفة خطية من $m-k$ من المكونات الأساسية غير المختارة.

وإذا اختلفت وحدات قياس المتغيرات الأصلية فيكون من الأفضل التعامل مع المتغيرات العيارية وتجسيم مصفوفة تباينات وتغيرات العينة لهذه المتغيرات العيارية هي مصفوفة معاملات ارتباط العينة للمشاهدات الأساسية، ومن فائدة هذا التحويل للمتغيرات إلى متغيرات عيارية تجنب المشاكل الناجمة عن تأثير متغير ذو تباين كبير على تحديد معاملات تحويل العوامل. وعند تطبيق الصيغة السابقة على مصفوفة تغيرات العينة S أو مصفوفة ارتباط العينة R يعرف بأنه حل المكونات الأساسية $Principal Components Solution$ ، حيث أن معاملات تحويل العوامل هي المعاملات المرجحة للمكونات الأساسية الأولى للعينة المتحصل عليها باستخدام أسلوب تحليل المكونات الأساسية (PCA).

حل المكونات الأساسية للنموذج العامل:
يتحدد تحليل المكونات الأساسية العاملية لمصفوفة تباينات وتغيرات العينة S بدلة

التحليل هو شرح هيكل تباينات وتغيرات المتغيرات عن طريق عدد أقل من المكونات الأساسية لذلك يفضل التوصل إلى نماذج تفسر بناء التغيرات بدلة عدد قليل من العوامل العامة (المكونات الأساسية)، وعندما يكون عدد $k-m$ من المكونات الأساسية الأخيرة لها تباينات صغيرة (جذور مميزة رة صغيرة القيمة) فإنه من الممكن تجاهل تأثيرها على Σ واستخدام العدد الباقي m من المكونات الأساسية الأولى للحصول على الجزء الأكبر من التباين الكلي، وبالتالي يتم تخفيف مجموعة البيانات الأصلية التي تتكون من n مشاهدة عن k من المتغيرات إلى مجموعة بيانات تتكون من n مشاهدة عن m من المكونات الأساسية بدون فقد الكثير من المعلومات.

ونحصل على الصيغة التقريرية التالية:

$$\Sigma_{k \times k} \equiv L_{k \times m} L_{m \times k}^T$$
 وهذه الصيغة التقريرية السابقة تفترض أن العوامل الخاصة $L_{m \times k}$ صغيرة الأهمية وبالتالي يمكن تجاهلها عند تحليل المصفوفة Σ ، أما إذا تضمن النموذج العوامل الخاصة فإن تبايناتها يمكن أن تؤخذ على أنها العناصر القطرية في المصفوفة $L_{k \times m} L_{m \times k}^T - \Sigma_{k \times k}$ ، وتأخذ الصيغة التقريرية الشكل التالي:

$$\Sigma_{k \times k} \equiv L_{k \times m} L_{m \times k}^T + \Psi_{k \times k}$$

ويمكن اعتبار أنه في نموذج التحليل العامل للملخصات الأساسية PCFA - الذي يهتم بشرح التباين الكلي في مجموعة

$$= \begin{bmatrix} \frac{\hat{\lambda}_1}{s_{11} + s_{22} + \dots + s_{kk}} & \text{for a factor analysis of } S \\ \frac{\hat{\lambda}_2}{k} & \dots \text{for a factor analysis of } R \end{bmatrix}$$

حيث S مصفوفة تغایر وتباین العینة، R مصفوفة ارتباط العینة.

ويفیا بلي عرض لخطوات الحصول على درجات المكونات Components على درجات المكونات Scores التي ستدخل في تحلیل الانحدار Regression Analysis.

خطوات التحلیل العاملی للمكونات Principal Components :

Factor Analysis

تتلخض خطوات تطبيق أسلوب التحلیل العاملی للمكونات الأساسية في أربع مراحل رئيسية هي: إعداد وفحص مصفوفة الارتباط، استخلاص المكونات Components Extraction، تدوير Components Rotation، حساب درجات المكونات Components Scores، ويفیا بلي شرح مختصر لهذه الخطوات.

أولاً: إعداد وفحص مصفوفة الارتباط:
تعتبر هذه المرحلة من أهم المراحل في التحلیل حيث أنها تمثل الأساس الذي سيبني عليه باقي خطوات التحلیل، ويتم في هذه المرحلة أعداد مصفوفة الارتباط بين المتغيرات، وتقييم مدى ملاءمة البيانات لأسلوب التحلیل، وهناك عدد من الاختبارات والمقاييس التي تستخدم لمعرفة

أزواج جذورها ومتوجهاته المميزة $(\hat{\lambda}_1, \hat{e}_1), (\hat{\lambda}_2, \hat{e}_2), \dots, (\hat{\lambda}_k, \hat{e}_k)$ ، حيث $\hat{\lambda}_1 \geq \hat{\lambda}_2 \geq \dots \geq \hat{\lambda}_k$ ، وبفرض أن عدد العوامل العامة m أقل من k ، فان مصفوفة معاملات التحميل المقترنة \hat{L} هي:

$$\hat{L} = [\sqrt{\hat{\lambda}_1} \hat{e}_1 | \sqrt{\hat{\lambda}_2} \hat{e}_2 | \dots | \sqrt{\hat{\lambda}_m} \hat{e}_m]$$

ويتم الحصول على التباينات الخاصة المقدرة من العناصر القطبية للمصفوفة

$$\hat{v}_i = s_{ii} - \sum_{j=1}^m \hat{l}_{ij}^2, \quad \text{أي أن: } S - \hat{L}\hat{L}^T$$

وتقدر التباينات الراجعة للعوامل المشتركة Communalities كما بلي:

$$\hat{h}_i^2 = \hat{l}_{1i}^2 + \hat{l}_{2i}^2 + \dots + \hat{l}_{mi}^2$$

ومن الناحية المثلثي يجب أن تسمم العوامل الأولى القليلة بقدر كبير في تباينات العینة. أن إسهام العامل العام الأول في تباين العینة هو $\hat{\lambda}_1^2$. وبالتالي فإن إسهام العامل العام الأول في تباين العینة الكلي $(\hat{\lambda}_1^2 + \hat{\lambda}_2^2 + \dots + \hat{\lambda}_m^2) = tr(S)$ هو $\hat{h}_i^2 = (\sqrt{\hat{\lambda}_1} \hat{e}_1)^T (\sqrt{\hat{\lambda}_1} \hat{e}_1) = \hat{\lambda}_1$.

حيث أن The Eigen vector \hat{e}_i has unit lenght، والـ lenght للمنتج هو عبارة عن الجذر التربيعي لحاصل جمع مربعات قيمة هذا المنتجه. ونسبة مساهمة العامل رقم i في التباين الكلي للعينة يساوي:

حيث :- قيمة محدد مصفوفة الارتباط
المتغيرات: $V = |R|$
 $m = n - ((2k + 11) / 6)$.

عدد المشاهدات: n ، عدد المتغيرات:

لوغاریتم الأساس الطبيعي e : Log_e

وهذه الإحصائية تعتمد على تحويله χ^2
Chi Square Transformation لمحدد
المصفوفة بدرجات حرية $(k-1)/2$
ومستوى معنوية α .

ج - اتخاذ القرار :- باستخدام إحصاء
الاختبار ومقارنتها بالقيمة الجدولية نقترن
عدم ملاءمة البيانات للتحليل إذا كانت
القيمة الجدولية أكبر أو عن طريق مقارنة
القيمة الاحتمالية أو المعنوية المصاحبة
والمحسوبة للاختبار Significance Level
(sig.) بمستوى المعنوية المحدد α ، وإذا
كانت $(sig.) > \alpha$ نرفض الفرض العددي
ونقبل الفرض البديل القائل بأنها لا تمثل
مصفوفة وحدة، أي نقرر صلاحية استخدام
التحليل على البيانات.

3 - مقياس ملاءمة العينة (KMO):

The Kaiser-Meyer-Olkin Measure
Of Sampling Adequacy.

ويستخدم هذا المقياس لتحديد مدى كفاية
العينة للتحليل، ويتم ذلك عن طريق مقارنة
قيم Magnitudes معاملات الارتباط البسيط
المشاهدة بقيم معاملات الارتباط الجزئي
Partial Correlation Coefficients

حسابه كما يلي :

$$KMO = \frac{\sum_{i=1}^n \sum r_{ij}^2}{\sum_{i=1}^n \sum r_{ij}^2 + \sum_j \sum a_{ij}^2}$$

مدى ملاءمة البيانات للتحليل أو مناسبة
التحليل لكي يطبق على هذه البيانات منها :
1 - فحص مصفوفة الارتباط الخاصة
بالمتغيرات: ويكون التحليل ملائم عندما
تكون نسبة معاملات الارتباط القيمة
المطلقة الأكبر من (0.5) كبيرة، أي أكبر
من نصف المعاملات، وأن تكون كل
المتغيرات على علاقة قوية مع واحد على
الأقل من باقي المتغيرات في
المجموعة، وفي حالة عدم تحقق الحالة
الأخيرة لأي متغير فيكون ذلك مؤشر على
أفضلية خروجه من التحليل .

2 - اختبار بارتlett's Test Of Sphericity:
ويستخدم لاختبار فرض أن
مصفوفة الارتباط للمجتمع تمثل مصفوفة
وحدة Identity Matrix - جميع عناصر
القطر الرئيسي بها واحد صحيح وبباقي
عناصر المصفوفة أصفاراً مما يعني أن
كل المتغيرات غير مرتبطة، ويشترط
الاختبار أن تكون البيانات لعينة مسحوبة
من مجتمع طبيعي متعدد المتغيرات، وتتم
خطوات هذا الاختبار كالتالي :-

أ - تحديد الفروض :-

الفرض العددي : $H_0 : C = I$

الفرض البديل : $H_1 : C \neq I$

حيث : مصفوفة الوحدة : I ، مصفوفة

الارتباط لمجتمع المتغيرات : C

ب - حساب إحصائية الاختبار :-

Test Statistic = $-m \text{ Log}_e V$

النظر في استخدام التحليل مع هذه البيانات.

5 - مقاييس مدى ملائمة كل متغير منفرد The Measure Of Sampling للتحليل (MSA) : يوجد هذا العقياس على القطر الرئيسي للمصفوفة السابقة، وهذا المقاييس يشبه في فكرته وطريقة حسابه المقاييس السابق تناوله (KMO)، ولكنه يختلف عنه في أنه يحسب لكل متغير على حدة، وعندما تكون قيمة هذا المقاييس للمتغير (α) أقل من المستوى المقبول (0.5)، فهذا يعني أن هذا المتغير غير ملائم للدخول في التحليل وربما يجب حذفه، ويحسب هذا المقاييس كالتالي :

$$MSA_i = \frac{\sum_{j=1}^n r_{ij}^2}{\sum_{j=1}^n r_{ij}^2 + \sum_{j=1}^n a_{ij}^2}$$

حيث: r_{ij} زمرة قد سبق تعريفها، a_{ij} ثانياً: استخلاص المكونات:

في هذه المرحلة يتم تقدير النموذج باستخدام طريقة المكونات الأساسية Principal Components Method تحديد عدد المكونات Components Number التي يمكن الاحتفاظ بها لكي تقوم بوصف أو تمثيل البيانات، ويتم أيضا التأكيد من أن النموذج المقترن الذي يتضمن عدد قليل من المكونات يمثل البيانات المتاحة تمثيلاً صادقاً. وهناك العديد من المعايير أو الطرق التي تستخدم لتحديد عدد المكونات منها:

- 1 - اختبار The Cattell's Scree Test: الذي يمتنعه رسم قيم Eigenvalues

حيث : $1 \leq KMO \leq 0$ ، r_{ij} : معامل الارتباط البسيط بين المتغير i والمتغير j ، a_{ij} : معامل الارتباط الجزئي بين المتغير i والمتغير j ، وتكون البيانات غير ملائمة للتحليل أو غير مقبولة Unacceptable عندما تقل قيمة المقاييس (KMO) عن 0.5 ، وتنقاؤت درجة كفاية التحليل باختلاف قيمة هذا المقاييس فعندما يتراوح من 0.5 إلى أقل من 0.6 يوصف بان استخدام التحليل يكون غير كاف أو ضعيف (Miserable)، وعندما يتراوح من 0.6 إلى أقل من 0.7 يكون (Mediocre) أي كفاية البيانات مقبولة أو عادية، وعندما يتراوح من 0.7 إلى أقل من 0.8 تكون الكفاية متوسطة (Middling)، ومن 0.8 إلى أقل من 0.9 تكون (Meritorious)، أي كفاية الأسلوب للبيانات تكون جيدة جداً أو جديرة بالتقدير أو مفضلة، وعند (0.9) فاكثر يوصف بان استخدام التحليل يكون فكرة ممتازة أو رائعة (Marvelous).

4 - الصورة العكسية لمصفوفة الارتباط Anti-Image-Correlation Matrix (AIC) وهي عبارة عن مصفوفة تحتوى على The Negative Of The Partial Correlation Coefficients معاملات الارتباط الجزئي بين المتغيرات بإشارة عكسية كعناصر غير قطرية، وفي حالة ما إذا كانت المعاملات الكبيرة (ذات القيمة المطلقة الأعلى من 0.05) توجد بنسبة عالية (أكبر من 50%) ، فهذا يعتبر مؤشراً لإعادة

المعاد إنتاجها، مصفوفة الارتباط بعد التحليل Reproduced Correlation . وهذه المصفوفة تتكون من ثلاثة عناصر هي : ١ - معاملات الارتباط المقدرة بين كل متغيرين: وتحسب هذه المعاملات المقدرة بين المتغيرات باستخدام الارتباطات المقدرة بين المكونات (العامل) والمتغيرات، وفي حالة المكونات (العامل) المستقلة أو المتعامدة فان معاملات الارتباط المقدرة للمتغيرين α و β تحسب كالتالي: $r_{\alpha\beta} = \sum r_{ij} r_{\beta j}$ حيث : m : عدد العامل، r_{ij} : الارتباط بين العامل α والمتغير i ، $r_{\beta j}$: الارتباط بين العامل β والمتغير j .

٢- التباين المشترك المقدر Reproduced Communalities: ويقصد بالتباین المشترك أو الـ Communality لمتغير ما مربع معامل الارتباط المتعدد بين هذا المتغير وكل المتغيرات الأخرى في التحليل، وهو يعتبر مقياساً آخر لقوة العلاقة الخطية بين هذه المتغيرات، ومنها نستطيع استنتاج أيضاً إمكانية خروج بعض المتغيرات من التحليل والتي تأخذ قيمة أقل من 0.5 للـ Communality الخاص بها، وهو يقدر قيمة مبدئية للتباين المشترك في بداية التحليل للحكم على مدى ملاءمة كل متغير للتحليل.

وعند التحليل العائلي بأسلوب المكونات الأساسية لمصفوفة معاملات ارتباط العينة يتم وضع قيمة مبدئية لـ Communality

أمام عدد المكونات حسب ترتيب استخراجها ثم حذف كل العوامل التي تقع بعد نقطة انحسار المنحنى Bendpoint وقيمة Eigenvalue للمكون الأساسي هي عبارة عن كمية التباين في مجموعة المتغيرات المشروح بواسطة هذا المكون، أي هي عبارة عن التباين الكلي في البيانات المفسرة بواسطة المكون.

٢- معيار الجذور المميزة أو الكامنة The Latent Root Criterion، أو يطلق عليه معيار (The Eigenvalue Criterion)، أو (The Kaiser Criterion): وبناء على هذا المعيار وفي حالة التحليل باستخدام مصفوفة معاملات الارتباط للمتغيرات (إي) عند التعامل مع المتغيرات العيارية يتم الاحتفاظ بالمكون الذي له قيمة Eigenvalue أكبر من الواحد الصحيح، وذلك حتى يساهم العامل المختار في شرح تباين أكثر من متغير واحد على الأقل.

٣- معيار نسبة التباين Percentage of Variance Criterion: وعلى أساسه يتم تحديد عدد العوامل التي تشرح نسبة مناسبة على الأقل من التباين الكلي في مجموعة المتغيرات، ولا يوجد حد أدنى يطبق دائماً وتحتفل هذه النسبة حسب مجال التطبيق.

وللتتأكد من مدى ملائمة تمثيل النموذج المقترن الذي به عدد قليل من المكونات للبيانات المتاحة نقوم بفحص المصفوفة

المطلقة الأعلى من 0.05 يمكن معرفة مدى ملاءمة وتمثيل النموذج المقترن للبيانات.

ثالثاً: التدوير:

يتم تدوير الحل الناتج في الخطوة السابقة، أي تدوير مصفوفة معاملات التحميل المبدئية لكل متغير على كل مكون Components Loadings Matrix، والتي تمثل الارتباط بين المتغير والمكون، بضربيها في مصفوفة معتمدة T^T ، فإذا كانت L هي مصفوفة معاملات التحميل المقترنة من الدرجة (kxm) فإن:

$$L = \hat{L}T, \text{ where } T^T T = TT^T = I_m$$

مصفوفة معاملات التحميل المبدورة Rotated Loadings من الدرجة (kxm) ، وكل من L يعطيان نفس مصفوفة التباينات والتغييرات Σ حيث أن:

$$\Sigma = LL^T + \Psi = LTT^T L^T + \Psi = L^T L^T + \Psi$$

ومن أشهر طرق التدوير هي طريقة التدوير المعتمد Varimax، والحل باستخدام التدوير المعتمد Orthogonal Rotation ينتج عنه عوامل مستقلة وغير مرتبطة مع بعضها، وهذه الطريقة تحاول تقليل عدد المتغيرات التي لديها تحميل عالي على المكون، ويتم ذلك عن طريق تعليم مجموع تباين مربعات معاملات التحميل Loadings لكل عامل، وجعل قيم Loadings تمثل لأن تكون قريبة من

يقال أن المصفوفة T مصفوفة معتمدة ، إذا كانت مصفوفة مربعة صفرتها معتمدة بالتبادل والـ Length لكل منها يساوي الواحدة، أي أن $T^T = T^{-1}$.

لكل متغير تساوي تباين المتغير (وأحد صحيح) مما يعني أن العوامل العامة (المكونات) تفسر كل التباين في المتغيرات، ثم بعد التحليل يتم استخراج Reproduced or القيمة المقترنة النهائية Final Communality لكل متغير، وهي نسبة التباين في المتغير والتي نجحت المكونات الأساسية المختارة في تفسيرها، وتوجد هذه القيمة على القطر الرئيسي للматrice وهي تتراوح بين 0،1 وتساوي الواحد الصحيح عندما تفسر المكونات المختارة كل التباين في المتغير، وتساوي الصفر عندما يرجع كل التباين في المتغير إلى العامل الخاص ولا توجد عوامل مشتركة بين المتغير وباقى المتغيرات في التحليل. ويمكن تعریف إلى Communality للمتغير بأنه نسبة التباين التي ترجع إلى مساهمته في العوامل المشتركة، أو تعریفه بأنه كمية التباين الذي يشترك فيه هذا المتغير مع كل المتغيرات التي يشملها التحليل.

3-الباقي Residuals:عبارة عن الفرق بين معامل الارتباط المشاهد ومعامل الارتباط المقدر من النموذج العامل، وإذا كانت نسبة الباقي ذات القيمة المطلقة الأعلى من 0.05 أكبر من 50%، فهذا يعني أن النموذج المقترن لا يمثل البيانات تمثيلاً صادقاً، وربما يجب إعادة النظر فيه. أي أنه عن طريق نسبة الباقي ذات القيمة

على أن البيانات لا تتبع توزيعاً معدلاً، حيث يسمح هذا النوع من الأشكال البيانية بالتعرف على المشاهدات التي لا تتوافق مع باقي المشاهدات (ال نقاط الشاذة) والتي تخرج عن حدود الشكل البياني (+3,-3) أو تقع على هذه الحدود، أي أنه يتم رسم أشكال الانتشار لازواج درجات المكونات الرئيسية القليلة الأولى لتأكيد الاتساق والتوافق Consistency في البيانات، وللحluck من أن توزيعها قريب من الاعتدال .

5. التحليل الإحصائي (تطبيق نموذج انحدار المكونات الأساسية) :

1-5 توصيف نموذج انحدار المكونات الأساسية:

نحاول هنا دراسة وقياس العلاقة بين إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة (الظاهرة محل الدراسة) والظواهر التي يمكن أن تساعد في تفسير سلوكها، وذلك عن طريق بناء نموذج إحصائي لهذه الإيرادات باستخدام المكونات الأساسية Principle Components التي تحصل عليها عن طريق تحليل المكونات الأساسية العاملية للمتغيرات المؤثرة على الظاهرة، وفيما يلي شرح لخطوات بناء هذا النموذج من حيث تحديد متغيرات النموذج، وتحديد الشكل الرياضي للنموذج.

الصف أو قريبة من الواحد الصحيح، مما يعزز القدرة على تفسير العوامل . ثم بعد التدوير وزيادة القدرة على تفسير المكونات يتم تسمية هذه المكونات الناتجة، وهذه التسمية ترجع للحكم الشخصي للباحث ويتم تسمية كل مكون حسب المتغيرات التي يشملها بناء على قيم معاملات التحميل لهذه المتغيرات .

رابعاً: حساب درجات المكونات الأساسية Principal Component

:Scores

في هذه المرحلة يتم حساب الدرجات المعيارية للمكونات، وتحسب هذه الدرجات لكل مكون وكل مشاهدة أو مفردة من البيانات، وتستخدم هذه الدرجات في أغراض تشخيصية Diagnostic Purposes وكمدخلات في تحليلات تالية .

حيث أن هذه الدرجات تحسب ولا تقدر وفقاً لصيغة رياضية واحدة كما يلي [27]:

$$Z_{n \times k} = X_{n \times k} W_{k \times k}$$

حيث: Z : مصفوفة الدرجات المعيارية للمكونات الأساسية، W : مصفوفة معاملات درجات المكونات الأساسية ($W = LD^{-1}$) X: مصفوفة المتغيرات الأصلية المعيارية، D: مصفوفة معاملات تحويل المكونات L: المصفوفة القطرية للفيقي المميزة D: قبل استخدام هذه الدرجات Component في تحليلات أخرى يتم دراسة Scores التوقعات البيانية لها، حيث أنها قد تكشف عن وجود قيمة متطرفة Outliers، أو قد تدل

سعر البترول الخام العربي الخفيف (بب)
بالدولار لكل برميل، D_1 : متغير وهمي
يُعبر عن حرب الخليج الأولى، D_2 : متغير
وهمي يُعبر عن حرب الخليج الثانية ،
والتي تم دراستها واتضح استقلال
المشاهدات الخاصة بالسنوات المتالية
وعددها 21 سنة بينما اتضح ارتباط هذه
المتغيرات. فكما هو متوقع تتجه غالبية
المتغيرات للتحرك معًا استجابة للظروف
الاقتصادية العامة.

وبالنسبة للمتغيرات التفسيرية في نموذج
انحدار المكونات الأساسية لـ Y فهي
عبارة عن المكونات الأساسية
Principal Components عليها عن طريق تحليل المكونات الأساسية
العاملية للمتغيرات المؤثرة على Y والسابق
عرضها، وذلك للحصول على درجات
المكونات الأساسية Scores Components
(بيانات أو مشاهدات المتغيرات التفسيرية
بالمنموذج) وتم ذلك عن طريق تشغيل
البيانات على حزمة SPSS حتى يتم التعبير
عن مجموعة المتغيرات المؤثرة الأصلية
المربطة في صورة عدد أقل من المكونات
ال الأساسية غير المرتبطة.

***تحليل المكونات الأساسية للمتغيرات
المؤثرة على إيرادات قناة السويس من
النقلات البترول الخام الكبيرة (Y) :**

تم إجراء التحليل وإدخال عدد 9 تسعه
متغيرات تمثل المتغيرات التي تؤثر على

١-١-٥ تحديد متغيرات النموذج :
لتحديد متغيرات النموذج تتم الاعتماد
على المعلومات الفنية والمؤسسية عن
الظاهرة محل الدراسة والمستمدة من "قسم
البحوث الاقتصادية والإحصاء" ب الهيئة العامة
السويس بالإسماعيلية، والناتجة عن الخبرة
العملية بالظاهرة محل البحث، وكذلك على
المعلومات المستمدة من الدراسات السابقة.
وسوف تقوم بعرض أهم المتغيرات التي
يتوقع أن تكون ذات تأثير معنوي على
المتغير التابع (Y).

***المتغيرات المؤثرة على المتغير التابع Y :**
إيرادات قناة السويس المحسوبة من ناقلات
البترول الخام الكبيرة ذات الحمولة
الصافية من 50 - 100 ألف طن صافي

بمليون وحدة حقوق سحب خاصة :

X_1 : كمية البترول الخام العابرة لقناة
بالمليون طن، X_2 : حالة سوق النقل
البحري للنقلات (نسبة الفائض من
حمولات أسطول الناقلات إلى العرض من
هذه الحمولات)، X_3 : طاقة قناة السويس
الاستيعابية (أقصى حمولة للنقلات يمكن
عبورها لقناة محملة تحميلاً كاملاً بـ ألف
طن ساكن)، X_4 : سعر المرور في القناة
لهذه الناقلات (متوسط رسم عبورطن
الصافي حمولة قناة السويس للنقلات ذات
الحجم 50 ألف طن صافي) بوحدة حقوق
السحب الخاصة، Z_1 : منافسة طريق رأس
الرجاء الصالح (نسبة %)، Z_2 : منافسة
خط أنابيب سوميد المصري (نسبة %)، Z_3 :

شكل(1/5)

مصفوفة الارتباط بين المتغيرات التي تؤثر على إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة

Correlation Matrix

	Correlation								
	X1	X2	X3	X4	Z1	Z2	Z3	D1	D2
X1	.778	.763	.564	.907	.961	.321	.632	.179	
X2	.778	-.739	-.837	-.565	.894	.638	.885	.107	
X3	-.763	.739	.561	.589	.833	-.218	-.590	-.244	
X4	-.564	-.837	.561	.267	.708	-.634	-.896	.064	
Z1	-.907	-.565	.589	.267	.794	-.194	-.370	.320	
Z2	-.961	.894	.833	.708	.794	-.447	-.764	.107	
Z3	.321	.638	-.218	-.634	-.194	.447	.507	.086	
D1	.632	.885	-.590	-.896	-.370	.764	.507		.255
D2	.179	.107	.244	.064	.320	.107	.086	.255	

a.Determinant = 4.641E-07

ومما يؤكد ذلك فحص مقياس الملاعمة لكل متغير منفرد والموجود على القطر الرئيسي للمصفوفة (AIC) والمشار إليه بـ(a) - و تظهر هذه المصفوفة في الشكل التالي رقم (2/5)، ومنها نلاحظ أن قيمة المقياس للمتغير (D₂) حرب الخليج الثانية = 0.156، أي تقع أسفل المستوى المقبول (0.5)، لذلك سوف نقوم بحذف هذا المتغير من التحليل ثم نبدأ التحليل من جديد باستخدام المتغيرات الثمانية الباقية، وتصبح حوالي 79% (من $\frac{22}{28} \times 100$) معمالت الارتباط قيمتها المطلقة أكبر من 0.5، وكل المتغيرات قد ارتبطت ارتباطاً كبيراً أو متوسطاً مع واحد من المتغيرات الأخرى في المجموعة، مما يشير إلى أن بينها عوامل مشتركة، ما عدا المتغير D₂ (حرب الخليج الثانية) «ما يعتبر مؤشراً على عدم ملاعمة دخوله للتحليل، حيث معمالت الارتباط له مع المتغيرات: الأخرى لا تزيد على 26% تقريباً».

إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول

الخام الكبير وهذه المتغيرات هي :-

D₂, D₁, Z₂, Z₁, X₄, X₃, X₂, X₁ سبق تعريفها. وتم تطبيق التحليل على مصفوفة معاملات ارتباط العينة للمتغيرات السابقة، وفيما يلي عرض لنتائج وخطوات تطبيق التحليل على هذه البيانات .

1- إعداد وفحص مصفوفة الارتباط، وقياس مدى كفاية أو ملاعمة البيانات: تم إعداد وحساب مصفوفة الارتباط لهذه المتغيرات كما يظهر في شكل رقم (1/5)

التالي، ويظهر منها أن حوالي 61% ($\frac{22}{36} \times 100$) من معاملات الارتباط قيمتها المطلقة أكبر من 0.5، وكل المتغيرات قد ارتبطت ارتباطاً عالياً أو متوسطاً مع واحد على الأقل من المتغيرات الأخرى في المجموعة، مما يشير إلى أن بينها عوامل مشتركة، ما عدا المتغير D₂ (حرب الخليج الثانية) «ما يعتبر مؤشراً على عدم ملاعمة دخوله للتحليل، حيث معمالت الارتباط له مع المتغيرات: الأخرى لا تزيد على 26% تقريباً».

والموارد على القطر الرئيسي للمصفوفة السابقة والمشار إليه بـ(a)- نلاحظ أن قيمته كبيرة بدرجة كافية (أكبر من 0.5) لجميع المتغيرات، أي يقع فوق المستوى المطلوب لكي يستخدم التحليل.

(3/5)

(AIC)

شكل(2/5)
(AIC)

Anti-image Matrices									
Anti-image Correlation									
X1	X2	X3	X4	Z1	Z2	Z3	D1	D2	
X1 681	.227	.332	.315	.765	.855	.375	.197		
X2 .227	849	.221	E-02	.161	.340	.471	.521		
X3 .332	.221	750	.176	E-02	.551	.533	.429		
X4 .315	E-02	.176	763	.463	.136	.488	.600		
Z1 .765	.161	E-02	.463	.696	.379	.248	E-02		
Z2 .855	.340	.551	.136	.379	.746	.324	.240		
Z3 .375	.471	.533	.488	.248	.324	.517	.556		
D1 .197	.521	.429	.600	E-02	.240	.556	.730		
D2 .434	.395	.354	.645	.611	.266	E-02	.491	.156	

aMeasures of Sampling Adequacy(MSA)

Anti-image Matrices									
Anti-image Correlation									
X1	X2	X3	X4	Z1	Z2	Z3	D1	D2	
X1 .627	.359	.126	.497	.811	.858	.376	.368	.434	
X2 .359	.816	.330	.215	.359	.406	.395	.223	.395	
X3 .126	.330	.806	.102	.196	.403	.464	.175	.354	
X4 .497	.215	.102	.615	.674	.272	.430	.716	.645	
Z1 .811	.359	.196	.674	.549	.452	.251	.330	.611	
Z2 .858	.406	.403	.272	.452	.727	.336	.332	.266	
Z3 .376	.395	.464	.430	.251	.336	.558	.527	E-02	
D1 .368	.223	.175	.716	.330	.332	.527	.697	.491	
D2 .434	.395	.354	.645	.611	.266	E-02	.491	.156	

aMeasures of Sampling Adequacy(MSA)

وتقدير مدى ملاءمة العينة للنموذج تم

استخدام المقاييس والاختبارات التالية :

أ - اختبار بارتلر : وجاءت نتائج الاختبار

كما يلي :

Bartlett's Test = 221.757 , Sig. = 0.0

ما يعتبر مؤشراً على معنوية معاملات الارتباط وصلاحية وملاءمة البيانات للنموذج .

ب - مقاييس ملاءمة العينة (KMO) :

وجاءت قيمة KMO = 0.727 ، وهذا يعني أن مدى أو درجة ملاءمة العينة لاستخدام النموذج العاملی تكون Middling متوسطة.

ج - فحص المصفوفة (AIC) : تظهر هذه

المصفوفة في الشكل التالي رقم (3/5) : ومنها نلاحظ أن نسبة المعاملات الكبيرة تكون صغيرة ($\frac{7}{28} \times 100 = 25\%$) ، مما يعتبر مؤشراً على الملاءمة . ومن مقاييس

الملاءمة (MSA) لكل متغير متفرد .

- 2- استخلاص المكونات والتدوير :
- تم استخدام طريقة المكونات الأساسية Principal Components Method لتقدير
 - النموذج العاملی، ولتحديد عدد المكونات التي يمكن الاحتفاظ بها في النموذج تم الاعتماد على اختبارين : الأول اختبار The Cattell's Scree Test ، كما هو مبين بالشكل البياني التالي رقم (4/5):

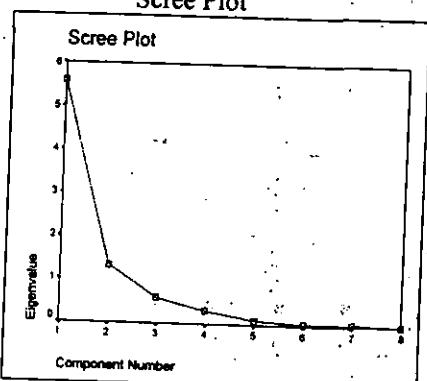
(a1/5) جدول رقم

 مصفوفة التحميل قبل التدوير
 Unrotated Component Loadings Matrix

variables	Unrotated Loadings	
	معاملات التحميل قبل التدوير	
	C ₁	C ₂
X ₁	-0.902	-0.388
X ₂	-0.957	0.176
X ₃	0.812	0.267
X ₄	0.824	-0.472
Z ₁	0.711	0.599
Z ₂	0.973	0.190
Z ₃	-0.569	0.591
D ₁	-0.858	0.331
Eigenvalues:		
"Total"	5.580	1.330
"%Of variance"	69.754	16.623
"Cumulative%"	69.754	86.377

(4/5) شكل

Scree Plot



ومن هذا الرسم يتبين أن المنحنى يشمل ثمانية مكونات كما أنه بدأ ينحني بعد مكونين ومن ثم فإن عدد المكونات التي يمكن الاحتفاظ بها في النموذج هي مكونين فقط، الاختبار الآخر هو معيار Eigenvalue والذي يقضى بالاحفاظ بالعوامل التي لها قيمة Eigenvalues تزيد عن واحد صحيح وقد حدد هذا المعيار عدد المكونات المحافظة عليها في النموذج بمكونين أيضاً كما سيتبين لنا من الجدول التالي رقم (a1/5) ثم تم تدوير الحل الناتج أو بمعنى آخر تدوير المكونات أو مصفوفة Loading Matrix باستخدام Varimax بهدف زيادة القدرة التفسيرية للنموذج عن طريق التبسيط والسهولة في فهم المكونات، وبلخص الجدول رقم (a1/5) النتائج قبل التدوير، والجدول رقم (b1/5) النتائج بعد التدوير.

Eigenvalue: النباين الكلى المفسر بواسطة كل مكون، وهذه القيمة لكل مكون تساوي مجموع مربعات معاملات تحويل هذا المكون لكل المتغيرات.
 "القيمة التي يفسرها كل مكون من النباين الكلى ، وقد حسبت هذه النسبة عن طريق قسمة الـ Eigenvalue لكل مكون على النباين الكلى المساوياً لعدد المتغيرات (8) حيث هذه المتغيرات عيارية ، تباين كل منها يساوي الواحد الصحيح ، نظراً لأن التحليل تم على مصفوفة ارتباط العينة وليس على مصفوفة تباينها.
 *** النسبة المجمعة التي تفسرها المكونات التي تم اختيارها من النباين الكلى للمتغيرات .

المكونين، وكل المتغيرات لها تحميل كبير على المكون الأول تقريباً، مما يمكن منه اعتبار أن C_1 مكون عام يشمل كل المتغيرات، ولكن بعد التدوير وإعادة توزيع التباين على المكونات زاد عدد عوامل التحميل الصغيرة والكبيرة، والمتغيرات أصبحت أكثر ارتباطاً بدرجة كبيرة مع مكون واحد، وتفسير المكونين أصبح ممكناً.

- ويظهر من المكون الأول C_1 بعد التدوير أنه على علاقة ارتباط موجبة قوية جداً مع منافسة طريق رأس الرجال الصالح (Z_1)، وأيضاً على علاقة موجبة قوية مع منافسة خط أنابيب سوميد (Z_2)، وعلاقة موجبة قوية إلى حد ما مع طاقة القناة (X_3)،

وأنه على علاقة سالبة قوية جداً مع حجم كمية البترول الخام العابرة القناة (X_1)، أي يظهر هذا العامل المنافسة التي تواجهها قناة السويس في ضوء طاقتها الاستيعابية، وحجم البترول العابر، لذلك يمكن تفسير هذا المكون أو تسميته بعامل المنافسة والكمية العابرة.

وهذه النتيجة تتفق مع التوقعات حيث أظهرت العلاقة العكسية بين كمية البترول العابرة القناة والمنافسة التي تقابلها القناة من خط أنابيب سوميد وطريق رأس الرجاء الصالح.

تم اختبار المتغيرات على المكونات على أساس قيمة مطلقة لمعامل التحميل Loading تساوي 0.7 تقريباً "فاكثر، وذلك حتى يسامح المكون في تفسير ما يعادل 0.5 فاكثر من التباين في المتغير $(0.7^2=0.49)$.

(b1/5) جدول رقم

مصفوفة التحميل بعد التدوير Varimax Rotated Component Loadings Matrix

variables	Varimax Rotated Loadings	
	معاملات التحميل بعد التدوير	بعد التدوير
	C_1	C_2
X_1	-0.931	0.312
X_2	-0.597	0.769
X_3	0.783	-0.342
X_4	0.299	-0.901
Z_1	0.929	-0.027
Z_2	0.852	-0.507
Z_3	-0.030	0.820
D_1	-0.419	0.818
Eigenvalues:		
Total	3.692	3.218
%Of variance	46.153	40.224
Cumulative%	46.153	86.377

من الجدولين السابقين يتضح ما يلي :

أ - النسبة التي يفسرها أول مكونين معاً من التباين الكلى لمجموعة المتغيرات تساوى (%) 86.377، أي أن حوالي 86% من التباين الكلى للمتغيرات يرجع إلى أول مكونين. أما النسبة الباقيه وهى حوالي 14% فقط ترجع إلى المكونات الستة الباقيه مجتمعة ، مما يعنى أن نموذج المكونات الأساسية والمكون من مكونين :-
Component Model قد يكون ملائماً لتمثيل هذه البيانات، ويظهر أيضاً أن هذه النسبة لم تتغير سواء قبل التدوير أو بعده.

ب - أن مصفوفة المكونات قبل التدوير من الصعب تفسيرها نظراً لوجود عدد من المتغيرات على ارتباط كبير أو متوسط مع

إنتاجها The Reproduced Correlation **Matrix**، ونظهر هذه المصفوفة في الشكل التالي رقم (5/5) :

(5/5) شكل

Reproduced Correlations								
	X1	X2	X3	X4	Z1	Z2	Z3	D1
X1	.965 ^a	.796	-.836	-.560	-.874	-.952	.284	.646
X2	.796	.947 ^b	-.730	-.872	-.578	-.898	.649	.879
X3	-.836	-.730	.730 ^c	.543	.737	.841	-.304	.608
X4	-.560	-.872	.543	.902 ^c	.303	.712	-.748	.863
Z1	-.874	-.576	.737	.303	.865 ^c	.806	.6E-02	.412
Z2	-.952	-.898	.841	.712	.806	.983 ^c	-.441	.772
Z3	.284	.649	-.304	-.748	.6E-02	-.441	.674 ^c	.684
D1	.646	.879	-.608	-.863	-.412	-.772	.684	.845 ^c

Extraction Method: Principal Component Analysis.

a. Residuals are computed between observed and reproduced correlations. There are 6 (21.0%) residuals nonredundant with absolute values > 0.05.

b Reproduced communalities.

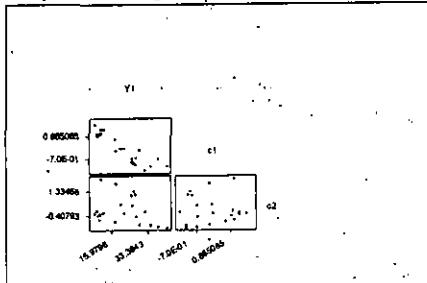
وعلى القطر الرئيسي لهذه المصفوفة والمشار إليه بـ (b) يوجد Reproduced Communalities لكل متغير، أي نسبة التباين في المتغير والتي نجحت المكونات الأساسية المختارة في تفسيرها. ومنها يتضح أن كل المتغيرات لها قيمة أكبر من 0.5، مما يشير لإمكانية الاحتفاظ بهذه المتغيرات في التحليل، وأن المكونين الأساسيين نجحا في تفسير أكثر من نصف التباين في كل متغير. ومن المصفوفة السابق ذكرها والموضحة في الشكل السابق رقم (5/5) نلاحظ أيضاً كما هو موضح بالبند (a) أسفل الشكل أن حوالي (21%) من الباقي تأخذ قيمة مطلقة أعلى من 0.05، مما يعتبر مؤشراً أيضاً على أن نموذج التحليل يمثل هذه البيانات جيداً إلى حد ما.

- والمكون الثاني بعد التدوير يكون على ارتباط سالب قوى جداً مع سعر المرور بالقناة لهذه الناقلات (X_4)، وعلى علاقة ارتباط موجبة قوية مع سعر البترول (Z_3)، والحالة السياسية في الخليج العربي في الثمانينيات (D_1)، وكذلك على علاقة ارتباط موجبة قوية مع حالة سوق النقل البحري للناقلات (X_2)، أي يظهر هذا العامل حالة سوق الناقلات والبترول والحالة السياسية، وأثرها على سعر المرور بالقناة، لذلك يمكن تفسير أو تسمية هذا العامل بعامل السوق والحالة السياسية. وهذه النتيجة تتفق مع التوقعات حينما أظهرت العلاقة العكسية بين سعر المرور بالقناة والظروف والمتغيرات العالمية المحيطة بالقناة، والتي تعتمد عليها هيئة قناة السويس عند إقرار السياسة التسعيرية الخاصة بالعبور، فعندما يرتفع سعر البترول وتسوء حالة سوق النقل البحري للناقلات وبعاني من الكساد، فتقوم أجهزة هيئة قناة السويس بتعديل رسوم العبور بتخفيفها حتى تتواءم مع الظروف الحالية، وذلك حرصاً منها على استمرار وفاعلية دور القناة في خدمة وتنمية الاقتصاد العالمي. وتختلف مع التوقعات عندما أظهرت علاقة عكسية بين اضطراب الظروف السياسية في المنطقة المحيطة بالقناة في الثمانينيات وسعر المرور بالقناة. ولتقييم مدى ملائمة النموذج المقترن للبيانات تقوم بفحص المصفوفة المعاد

وكل مكون رئيسي مفسر له وهي علاقات خطية أو قريبة من الخطية لغالبية الأشكال البيانية تقريباً، أي أن الشكل الرياضي للعلاقة أو المعادلة يمكن أن يكون على الصورة الخطية.

شكل (7/5)

مصفوفة أشكال الانتشار بين متغيرات المعادلة المقترنة لإيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة باستخدام المكونات الأساسية



والنموذج محل الدراسة يمكن توصيفه

وكتابته على الشكل التالي :

نموذج إيرادات قناة السويس المحصلة

كم يوم عبور من ناقلات البترول الخام

الكبيرة (Y)

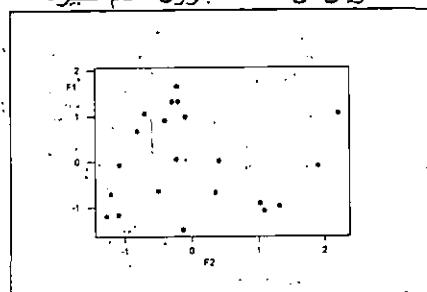
$$Y = \alpha_0 + \alpha_1 C_1 + \alpha_2 C_2 + \alpha_3 D_2 + U_1$$

حيث أن : C_1 : المكون الأساسي الذي يمثل المنافسة التي تواجهها قناة السويس في ضوء طاقتها الاستيعابية، وحجم البترول العابر (عامل المنافسة والكمية العابرة) ، C_2 : المكون الأساسي الذي يمثل حالة سوق الناقلات والبترول والحالة السياسية، وأثرها على سعر المرور بالقناة (عامل السوق والحالة السياسية)، D_2 : حرب الخليج الثانية (متغير عياري) وهو المتغير الذي تم استبعاده إحصائياً من تحليل PCFA نظراً للطبيعة الخاصة للأسلوب والقائم على

3- حساب درجات المكونات الأساسية : تم استخراج درجات المكونات الأساسية Component Scores مكون من المكونين السابقين C_2, C_1 ، وتم دراسة التوقعات البيانية لهما، أي رسم شكل الانتشار لأزواج درجات المكونين للتأكد من اتساق وتواافق البيانات وعدم وجود قيم مشكوك فيها أو متنطرفة Outliers. ويطهر من الشكل التالي رقم (6/5) أن جميع المشاهدات متسقة Consistent مع باقي المشاهدات ولا توجد قيم متنطرفة.

شكل (6/5)

شكل الانتشار بين درجات المكون الأول ودرجات المكون الثاني للمتغيرات المؤثرة على إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة



5-1-2 تحديد الشكل الرياضي للنموذج :

بالنسبة للشكل الرياضي لنموذج انحدار المكونات الأساسية لـ Y فيمكن التعبير عن النموذج بمعادلة واحدة، ولتحديد الشكل الجبري للعلاقة أو للدالة المراد تقديرها سوف نقوم بدراسة أشكال الانتشار بين المتغير التابع وكل مكون رئيسي Principal Component على حدة.

ومن خلال الشكل (7/5) مصفوفة أشكال الانتشار Matrices Plots للمعادلة يتضح شكل وطبيعة العلاقة بين المتغير التابع

تواجهاً لها قناة السويس في ضوء طاقتها الاستيعابية وحجم البترول العابر C_1 بالإضافة السالبة مشيرة لوجود علاقة عكسية بين حجم الإيرادات المحصلة من ناقلات البترول الخام الكبيرة والمنافسة التي تواجهها قناة السويس من طريق الرأس وخط التسويق من خلال تأثيرها الشلبي على الكمية العابرة للقناة من البترول الخام، ومثيرة أيضاً العلاقة عكسية بين حجم هذه الإيرادات وطاقة القناة الاستيعابية. وتظهر المعلمة المقيدة لمكون حالة سوق الناقلات والتبرول والحالة السياسية، وأثرها على سعر المرور بالقناة C_2 بإشارة سالبة مشيرة للتأثير الشلبي على حجم الإيرادات المحصلة من ناقلات البترول الخام الكبيرة عندما يرتفع سعر البترول، وتسوء حالة سوق النقل البحري للناقلات، ويعانى من الكساد وانخفاض في أسعار نواليين الشحن والتأجير، وتضطرب الظروف السياسية في المنطقة المحاطة بالقناة، فتقوم أجهزة هيئة قناة السويس بتعديل رسوم العبور بتخفيضها حتى تتوازن مع الظروف الحالية، وذلك حرصاً منها على استمرار وفاعلية دور القناة في خدمة وتنمية الاقتصاد العالمي. أما عندما تزداد الرسوم نتيجة لتحسين حالة السوق فإن ذلك قد يؤدي لزيادة هذه الإيرادات. ونلاحظ وجود ارتباط ذاتي بين قيم حد الخطأ العشوائي ولتخليص البيانات من وجود الارتباط الذاتي تم استخدام Generalized

ضرورة توافر ارتباطات بين متغيرات التحليل، إلأ : الخطأ العشوائي .

٥-٢ نتائج تقدير وتقدير نموذج انحدار المكونات الأساسية :

تم تطبيق أسلوب تحليل الانحدار على بيانات إيرادات قناة السويس من ناقلات البترول الخام الكبيرة Y ، وباستخدام درجات المكونات الأساسية Principal Components Scores كمتغيرات تفسيرية، والتي تم استخراجها لمكونين الأساسيين C_1, C_2 باستخدام أسلوب PCFA، بالإضافة للمتغير D_2 بعد تحويله لمتغير عياري (D_2')، ولقد أسفرت نتائج الانحدار عن النموذج التالي:-

$$\begin{aligned} \hat{Y} &= 21.4 - 9.69 C_1 - 3.25 C_2 - 0.654 D_2' \\ &\quad + 28.57 (-) 12.00 (-) 4.07 (-) 0.78 \\ R^2 &= 90.9 \% \\ F_c &= 56.64 , D.W = 0.83 \end{aligned}$$

ونلاحظ من المعادلة السابقة عدم معنوية معامل انحدار المتغير D_2 ($|t| < |t_c|$)، وجود ارتباط ذاتي موجب بين الأخطاء ($D.W < d_L$)، مما يعتبر مؤشراً على إمكانية حذف D_2' من المعادلة المقيدة وإعادة تقديرها مرة أخرى باستخدام أسلوب تحليل الانحدار، ولقد كانت نتيجة تقدير المعادلة المقترحة كالتالي:

$$\begin{aligned} \hat{Y} &= 21.4 - 9.49 C_1 - 3.08 C_2 \\ &\quad + 28.88 (-) 12.51 (-) 4.06 \\ R^2 &= 90.6 \% \\ F_c &= 86.53 , D.W = 0.90 \end{aligned}$$

ونلاحظ اتفاق إشارة معلمتي الانحدار المقدرتين مع الواقع النظري، حيث تظهر المعلمة المقيدة لمكون المنافسة التي

حوالي (72%) من التغيرات الكلية في حجم الإيرادات المحصلة من ناقلات البترول الخام الكبيرة المطلوب تفسيرها، وللكشف عن وجود الارتباط الذاتي Autocorrelation وباستخدام اختبار الذاتي D.W نجد أن: $D.W = 1.538$ ، $d_L = 1.125$ ، $d_U = 1.538$ أي أن إحصاء الاختبار تقع في منطقة عدم الجسم، ولا تستطيع اتخاذ قرار برفض أو قبول الفرض العدلي، وباستخدام اختبار آخر هو (Runs Test) لاختبار عشوائية الأخطاء، وذلك بالاعتماد على بواعي معادلة الانحدار المقدرة. وكانت القيم المستخدمة في الاختبار: $n_1(+\text{Symbol}) = 7$ ، $n_2(-\text{Symbol}) = 14$ ، Number of Runs (A) = 8 ومن جدول Runs عند مستوى معنوية (5%): $n_1 = 7$ ، $n_2 = 14$ ، نجد أن: الحد الأنفي والأقصى الخرج لعدد الدورات Runs هو (15 ، 5) على التوالي . أي أن A المحسوبة تقع داخل هذه الحدود، لذلك لا تستطيع رفض الفرض العدلي القائل بأن تتابع الأخطاء عشوائيًا مشيرًا لعدم وجود ارتباط ذاتي بين الأخطاء.

3- وباستخدام اختبار كولمجروف سمير نوف (K-S) للتأكد من اعتدالية توزيع الأخطاء Normality of Disturbances عند $D = 0.05$ ، $n = 21$ ، $\alpha = 0.05$ المستخرجة من جدول (K-S) هي $(D_{21, 0.05} = 0.287)$ ، أو إحصاء الاختبار تأخذ القيمة $(D_C = 0.176)$ بقيمة احتمالية

Difference Equation معادلة الفروق العامة مع استخدام تحويلة Prais-Winsten Transformation لتحويل النموذج دون فقد المشاهدة الأولى، وتم تقدير معامل الارتباط الذاتي ρ باستخدام طريقة Theil-Nagar وباستخدام بيانات المتغيرات الجديدة (المحولة) نحصل على تقدير النموذج ملخصاً من وجود الارتباط الذاتي كما يلي:

$$\hat{Y} = 22.06 + 8.28 C_1 + 0.03 C_2 \\ t_c = \frac{(12.34)}{(-6.44)} (0.02) \\ R^2 = 72.2 \% \\ F_c = 23.34 , D.W = 1.26$$

ويتضح من هذه النتائج ما يلي:

1- تقدير معلمة C_1 متافق مع الواقع النظري من حيث الإشارة، وذلك بخلاف المعلمة المقدرة لـ C_2 ، والتي تمثل معلمة الانحدار المقيدة لمكون حالة سوق الناقلات والبترول والحالة السياسية، وأثرها على سعر المرور بالقناة، والتي يفترض أن تكون ذات إشارة سلبية.

2- معنوية معلمة C_1 ومعنى الانحدار عند مستوى معنوية (5%)، ولكن بالنسبة لمعلمة انحدار مكون السوق والحالة السياسية C_2 فقد أظهر الاختبار أنها غير معنوية إحصائياً وأن معادلة الانحدار الخطية المقدرة نجحت في تفسير

$$\rho^2 = \frac{n^2 \left(1 - \frac{D.W.}{2} \right) + p^2}{n^2 - p^2} = \frac{441 (1 - 0.9/2) + 9}{441 - 9} = 0.582 \\ \therefore \theta_0 = \frac{\theta_0}{1 - \rho} = \frac{9.22}{1 - 0.582} = 22.06$$

٦. الخلاصة والتوصيات:

توصل هذا البحث إلى مجموعة من الاستنتاجات-بناء على النتائج السابقة عرضها - والتي يمكن تلخيصها كما يلي:

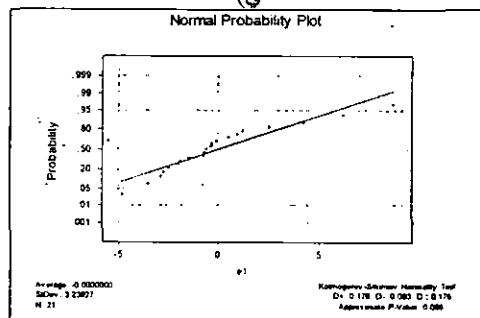
- ١- يحث مكون المنافسة التي تواجهها قناة السويس في ضوء طاقتها الاستيعابية، وحجم البترول العابر(عامل المنافسة والكمية العابر) الأهمية الأولى في التأثير على أو تحديد حجم إيرادات قناة السويس المحصلة من عبر ناقلات البترول الخام الكبيرة.

- ٢ - كمية البترول الخام العابرة لقناة تحمل الأهمية الأولى في التأثير على حجم إيرادات قناة السويس المحصلة من عبر ناقلات البترول الخام الكبيرة، تليها منافسة طريق رأس الرجاء الصالحة، منافسة خط سوميد، ثم طاقة قناة السويس الاستيعابية. وعلى ضوء ما سبق التوصل إليه من نتائج نقترح التوصيات التالية:

- ١-الاهتمام بدراسة مشروعات التوسّع والتطوير للمجرى الملاحي لقناة(زيادة طاقة القناة الاستيعابية) وتأثيرها على حركة الناقلات العابرة لقناة، ودراسة التأثير الإجمالي لهذه المشروعات على إيرادات ناقلات البترول وكذلك على الإيرادات الإجمالية المحصلة من كافة أنواع السفن الأخرى لمعرفة جدوى هذه المشروعات.
- ٢- استمرار التعاون والتكامل والتنسيق بين قناعة السويس وخط سوميد المصري

(P-Value > 0.05)، مما يجعلنا لا نستطيع رفض الفرض العدمي القائل بأن الأخطاء تتبع التوزيع الطبيعي، كما يتضح من شكل رقم (٨/٥) Normal Probability Plot أن هذه الأخطاء تتوزع بطريقة غير منتظمة على جانبي الخط الممثل للتوزيع النظري المعتمد مع وقوع غالبية هذه النقاط بالقرب من الخط، مما يشير لإعتدالية هذه الأخطاء .

شكل (٨/٥)
شكل الانتشار بين الأخطاء المشاهدة(الباقي) والأخطاء المتوقعة كاحتمالات متجمعه للمعادلة المقترنة لإيرادات قناة السويس المحصلة من ناقلات البترول الخام الكبيرة باستخدام المكونات الأساسية (بعد حذف D^2 من المعادلة وعلاج الارتباط الذاتي)



٤- وللكشف عن وجود تجانس الأخطاء استخدام Spearman's Test واتضح عدم وجود علاقة بين كل من C_1, C_2 وبيانات الأخطاء، حيث جاءت إحصاءات الاختبار كالتالي:

$$t_C(r_s(C_1, |\hat{u}_1|)) = 0.034$$

$$t_C(r_s(C_2, |\hat{u}_1|)) = -0.159$$

$$\text{والقيمة الجدولية } t_{(19, 0.025)} = 2.093$$

ما يوضح تحقق فرض تجانس الأخطاء.

السويس وتحديات المنافسة والطرق
البديلة، الندوة الثامنة، اتحاد المؤرخين
العرب، القاهرة، نوفمبر ٢٠٠٠.

٤- _____، قناة السويس
والطرق البديلة والمنافسة، دار المعارف،
الإسكندرية، ١٩٨٦.

٥- أمير فارس سكلا، "التخطيط بالتحليل
الكمي لإيرادات وتكليف خدمة المرور في
قناة السويس"، رسالة ماجستير غير
منتشرة، كلية التجارة، جامعة القاهرة،
١٩٨٥.

٦- بريان ف. ج. مانلي، "الأساس في الطرق
الإحصائية المتعددة للمتغيرات"، ترجمة د.
عبد الرحمن محمد أبو عمدة، النشر العلمي
والمطبع، الرياض، ٢٠٠١.

٧- بنك مصر، النشرة الاقتصادية، العدد
الثاني، القاهرة، ١٩٩٤.

٨- ريتشارد جونسون، دين وشن، التحليل
الإحصائي للمتغيرات المتعددة، ترجمة د.
عبد المرضى حامد عزام، دار المريخ
لنشر، الرياض، ١٩٩٨.

٩- د. عبد التواب حاجج ، "دراسة هيكل
رسوم قناة السويس فى ضوء دراسة
وتحليل تكاليف النقل البحري كنموذج
لتخطيط الإيراد في حالة المنافسة
المحدودة" رسالة دكتوراه غير منشورة،
كلية التجارة، جامعة قناة السويس، ١٩٨٧.

١٠- مجلة البترول، "سوميد وقناة
السويس" ، مجلة البترول، العدد الرابع،
١٩٩١

للعمل على جذب كميات البترول الخام
العايرة من البحر الأحمر للمتوسط بدلاً من
اتجاهها للطريق الثالث للنقل (طريق رأس
الرجاء الصالح) فقناة السويس والسوميد
يعتبران شريانان يصبان في الوعاء المالي
الاقتصادي لمصر، فكليهما يخدم مصر
ويدعم اقتصادها، حيث يمثلان عنصران من
عناصر الإيراد بالنقد الأجنبي لمصر.

٣- الاستمرار في العمل على جذب
مختلف أنواع وأعداد الناقلات البضالية
للعبور في القناة(تشييط الحركة الملاحية
بالقناة) عن طريق سياسة ترويجية لخدمة
العبور في الخارج كما تفعل السوميد،
والاستمرار في السياسة التسعيية المرنة
القائمة على مناقشة أصحاب ومؤجرى
سفن الخطوط الطويلة في رسوم عبور هذه
السفن حتى يتم التوصل إلى اتفاق عادل
يرضى الطرفين .

المراجع

المراجع العربية:

١- د.أحمد حلمي عبد الغنى، مذكرات في
الاقتصاد القياسي، مكتبة الجلاء الجامعية،
بور سعيد، ١٩٩٨.

٢- البنك الأهلي المصري، النشرة
الاقتصادية، العدد الأول، المجلد ٥٣,٥٤
القاهرة، ٢٠٠١, ٢٠٠٢.

٣- د.السيد حسين جلال، "طرق التجارة
العالمية عبر العالم العربي على مر
عصور التاريخ، الممر المائي العربي:قناة

المراجع الأدبية:

- 11- د.محمد إسماعيل،النماذج القياسية، مكتبة الجلاء، بور سعيد، 1996.
 - 12- د.محمد الدسوقي حبيب، مقدمة في الاقتصاد القياسي: النظرية والتطبيق ، جامعة الأزهر، القاهرة، 1994.
 - 13- د.محمد المهدى محمد على، محمد عبد المولى عثمان، موسى عبد السلام العزاوى، " نحو إطار متكملاً لتحديد العوامل المؤثرة على حدود الاحتفاظ في التأمين على الحياة دراسة تطبيقية على شركات التأمين المباشر المصرية" مجلة آفاق جديدة، العدد الثاني، كلية التجارة المنوفية، 1995.
 - 14- د. نبيل عبد المنعم هلالي، " دراسة الجوى الاقتصادية لمشروع تطوير قناة السويس" ، الأهرام الاقتصادي، عدد خاص عن الموانى و النقل البحري، أكتوبر 1979.
 - 15- _____، " دور قناة السويس في نقل البترول العربي" ، ندوة البترول العربي والأفاق المستقبلية لمشكلة الطاقة، المجلد الثاني، معهد البحوث والدراسات العربية، جمعية الاقتصاديين العراقيين، بغداد، 1977.
 - 16- _____، "النشرات السنوية، قسم الإحصاء، مطبع مركز نظم المعلومات بيئة قناة السويس، الإسماعيلية، السنوات (1981-2002).
- موقع على شبكة الانترنت:
- 27-EnderB.Philip,Multivariate Analysis 1998,
<http://www.gseis.ucla.edu/courses/ed231a1/notes2/pc1.html>.
 - 28-NoName ,Factor Analysis Glossary,
<http://www.urich.edu/~pli/psy538/factor02/terms.html#anchor191524>
 - 29 -Slate R. John., Factor Analysis,
www.utep.edu/~jslate/factor.ppt.