

مقارنة بين تحليل الإنحدار الخطي المتعدد و تحليل الإرتباط القويم
بالتطبيق علي بيانات سوق الخرطوم للأوراق المالية

عبد المحسن أحمد الخير رجب

خالد رحمة الله خضر قناوي

جامعة النيلين

مجلة كلية الدراسات العليا

الرقم الدولي الموحد: 1858-6228

المجلد: 15 ، 2020م

العدد: 04



كلية الدراسات العليا
جامعة النيلين

مقارنة بين تحليل الإنحدار الخطي المتعدد وتحليل الارتباط القويم

بالتطبيق علي بيانات سوق الخرطوم للأوراق المالية

عبد المحسن أحمد الخير رجب¹ و خالد رحمة الله خضر قناوي²¹الصندوق الوطني للمعاشات والتأمينات الاجتماعية (القطاع الحكومي) - الخرطوم Mohsen.ragab2018@gmail.com²قسم الإحصاء - كلية العلوم - جامعة السودان للعلوم والتكنولوجيا

المستخلص

إن أوجه التشابه بين الانحدار المتعدد المتغيرات المتعددة وتحليل الارتباط المعياري قد تم الاعتراف بها بشكل غير متسق في الأدبيات. في هذه الورقة أنه على الرغم من أن الأهداف المعلنة لهذين التحليلين تبدو مختلفة ، إلا أن جوانب التحليلات نفسها متكافئة من الناحية الرياضية. يعد الانحدار الخطي المتعدد أحد الأساليب الإحصائية الأكثر استخداماً في البحوث العلمية. يتم توفير قياس النموذج المناسب بواسطة معامل الارتباط المتعدد R وتعطي قيمة R^2 نسبة التباين في متغير الاستجابة الذي تفسره المتغيرات التفسيرية و يختص تحليل الارتباط القويم بتحديد التركيبة الخطية لكل مجموعة من مجموعتين من المتغيرات بحيث يكون الارتباط بين الدالتين في ظل ظروف معينة هذا التحليل يعادل الانحدار المتعدد في الإحصاء ، ينتمي التحليل الأساسي إلى عائلة طرق الانحدار لتحليل البيانات. يشير معامل الارتباط القويم $(R_C = \sqrt{R^2})$ بشكل مباشر إلى معامل الانحدار المتعدد R و (R_C^2) إلى مقدار التباين المشترك بين مجموعة المتغيرات. إنه مماثل بشكل مباشر لتأثير معامل التحديد (R^2) في الانحدار المتعدد.

الكلمات المفتاحية: الارتباط القويم ، التراكيب الخطية ، التنبؤ.

مقدمة

الخصوص وتحديد أوجه التشابه والإختلاف بين تحليل الإنحدار المتعدد وتحليل الارتباط القويم ، شرح طبيعة العلاقة بين مجموعة المتغيرات التابعة ومجموعة المتغيرات المستقلة والمقارنة بين أسلوبين أو أكثر من الأساليب الإحصائية لمعرفة الأسلوب الأفضل .

يعتبر تحليل الإنحدار من أكثر أساليب التحليل الإحصائي إستخداماً ، لتحديد شكل العلاقة بين مجموعة من المتغيرات تضم متغير تابع يراد تقديره أو التنبؤ به بإستخدام متغيرات أخرى تعرف بالمتغيرات المستقلة.

نجد أن فرضيات الدراسة النموذج الإحصائي المقترح نموذج قياسي ويمكن التنبؤ به ويتمتع بجميع خصائص التقدير (BLUE) البيانات تصلح لبناء نموذج إحصائي بإستخدام أسلوب الإنحدار المتقدم ، وجود علاقة ذات دلالة إحصائية بين الارتباط القويم الأول والارتباط القويم الثاني

حيث نجد أن الطرق المتبعة في تحليل الإنحدار كثيرة إلا أن أهمها وأكثرها شيوعاً هي طريقة المربعات الصغرى العادية (OLS) وذلك لأنها تتمتع بالخواص (Best Linear Unbiased Estimators) والتي يرمز لها بإختصاراً بـ (BLUE) وهي تعني أفضل المقدرات الخطية غير المتحيزة .

إستخدم الباحث المنهج الوصفي التحليلي في إنجاز هذا البحث وتم استخدام أحد أساليب التحليل الإحصائي المتقدمة للمتغيرات المتعددة الارتباط القويم ومن ثم تطبيقه علي بيانات سوق الخرطوم للأوراق المالية وإستخدم الباحث SPSS برنامج STATA10 و XLSTATA في التحليل .

كما يمثل تحليل الارتباط القويم أحد أساليب التحليل الإحصائي المتقدمة للمتغيرات المتعددة ، ففي الوقت الذي يمكن تحليل الإنحدار المتعدد من التنبؤ بمتغير تابع واحد بإستخدام مجموعة من المتغيرات المستقلة ، يمكن تحليل الارتباط القويم بالتنبؤ بمجموعة من المتغيرات التابعة بإستخدام مجموعة من المتغيرات المستقلة ويضع تحليل الارتباط القويم قيود محدودة علي الباحث بالنسبة لنوع البيانات التي يتعامل معها .

1. الجانب النظري

1.1 الإنحدار الخطي المتعدد .:

طبيعة النموذج

يعتبر نموذج تحليل الإنحدار وسيلة إحصائية تستخدم لتحليل العلاقة بين متغير مستقل Independent Variable واحد أو أكثر ومتغير تابع Dependent Variable ويعد تحليل الإنحدار من أكثر الطرق الإحصائية

هنالك أهمية للحصول علي نموذج قياسي مقدر لرأس المال في السودان لا يعاني من مشاكل الإنحدار الخطي ، تنبع أهمية سوق الخرطوم للأوراق المالية من الدور الذي يلعبه في عملية النمو والتطور الإقتصادي ، ومن أهداف البحث التطرق إلي مفهوم تحليل الإنحدار بصورة عامة والتعرف علي مشاكله علي وجه

أولاً: الإفتراضات العامة

1. أن المتغير التابع Y هو دالة خطية في (K) من المتغيرات المستقلة .
2. عدم وجود تداخل خطي متعدد (Multicollinearity) بين المتغيرات المستقلة وهذا يعني أن تكون أعمدة المصفوفة X مستقلة خطياً
3. أن تكون المتغيرات المستقلة X_1, X_2, \dots, X_k خالية من أخطاء التجميع .
4. أن تكون العلاقة المراد تقديرها قد تم تحديدها وتشخيصها
5. عدم وجود أخطاء في قياس المتغيرات المستقلة X_1, X_2, \dots, X_k

6. أن تكون المتغيرات المستقلة X_1, X_2, \dots, X_k غير عشوائية أي أنها تحتوي قيماً ثابتة في المعايين المتكررة ولكي تكون قيم المتغيرات المستقلة غير عشوائية يجب علي الباحث التحكم فيها تجريبياً.
7. أن يتضمن النموذج المتغيرات المستقلة التي تسهم في تفسير المتغير التابع (الطيب ، 2008)

ثانياً : الإفتراضات الفنية

1. متوسط حد الخطأ العشوائي U_i يجب أن يساوي صفراً

$$E(U_i) = 0 \quad \text{for all } i = 1, 2, 3, \dots, n \quad \dots (4)$$
2. وجود خاصية الإستقلال بين حد الخطأ U والمتغيرات المستقلة أي :

$$E(U_i, X_{ij}) = 0 \quad \text{for all } i \neq j \text{ \& } i, j = 1, 2, 3, \dots, n \quad \dots (5)$$
3. ثبات تباين حد الخطأ U وإستقلال قيم حدود الخطأ عن بعضها البعض الأخرى أي أن :

$$Var(U_i) = E(U_i) = \sigma_u^2 \quad \text{for all } i = 1, 2, 3, \dots, n \quad \dots (6)$$

4. المتغير العشوائي U_i يتوزع وفق التوزيع الطبيعي متعدد المتغيرات
 بمتوسط صفر وتباين ثابت $\sigma_u^2 I_n$ أي :

$$U \sim N(0, \sigma_u^2 I_n) \text{ or all } i = 1, 2, 3, \dots, n \quad \dots (7)$$

الإفتراضات الخاصة بتوزيع المتغير المعتمد :

1. المتغير المعتمد يتوزع التوزيع الطبيعي متعدد المتغيرات بمتوسط $X\beta$ وتباين σ_u^2 ، أي :

$$Y_i \sim N(X\beta, \sigma_u^2 I_n) \quad \dots (8)$$
2. التباين المشترك بين Y_i, Y_j يساوي صفر وهذا يعني أن قيم المتغير المعتمد مستقلة عن بعضها البعض الآخر ، أي :

$$Cov(Y_i, Y_j) = 0 \quad \text{for all } i \neq j \text{ \& } i, j = 1, 2, 3, \dots, n \quad \dots (9)$$

إستخداماً في مختلف العلوم لأنه يصف العلاقة بين المتغيرات المستقلة والمتغير التابع علي هيئة معادلة رياضية ، فالمعادلة التي تضم متغيراً مستقلاً واحداً تسمى معادلة الإنحدار الخطي البسيط Linear Regression Equation في حين تسمى المعادلة التي تضم أكثر من متغير مستقل معادلة الإنحدار الخطي المتعدد Multiple Linear Regression Equation ، إن العلاقة الدالية بين المتغير التابع Y والمتغيرات المستقلة (إبراهيم ، 2002)

في تحليل الإنحدار الخطي المتعدد يمكن التعبير عنها بوصفها دالة خطية كالآتي:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \dots + \beta_k X_{ki} + U_i \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (1)$$

حيث أن :

Y_i : قيم المتغير التابع أو مقدار الإستجابة ، $\beta_0, \beta_2, \dots, \beta_k$: ثوابت أو معالم النموذج المجهولة المراد تقديرها، X_1, X_2, \dots, X_k قيم ثابتة ل k من المتغيرات المستقلة ، N عدد المشاهدات أو حجم المجتمع .

X : مصفوفة البيانات من الدرجة $n \times (k+1)$ تحتوي علي مشاهدات المتغيرات المستقلة X_1, X_2, \dots, X_k حيث يحتوي العمود الأول علي قيم الواحد الصحيح لتمثيل المعامل الثابت β_0 .

β : متجه عمودي من الدرجة $1 \times (k+1)$ يحتوي علي معالم نموذج الإنحدار المجهولة $\beta_0, \beta_2, \dots, \beta_k$ المراد تقديرها.

والمعادلة (1) يمكن كتابتها بأسلوب المصفوفات كما يلي :

$$\begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{bmatrix}_{n \times 1} = \begin{bmatrix} 1 & X_{11} & X_{21} & \dots & X_{k1} \\ 1 & X_{12} & X_{22} & \dots & X_{k2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & X_{1n} & X_{2n} & \dots & X_{kn} \end{bmatrix}_{n \times (k+1)} \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_k \end{bmatrix}_{(k+1) \times 1} + \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ \vdots \\ U_n \end{bmatrix}_{n \times 1} \quad \dots (2)$$

$$Y = X\beta + U \quad \text{ويختصار كما يلي} \quad (3)$$

وهو النموذج الخطي العام General Linear Model

أولاً:إفتراضات النموذج (Model Assumption):

لكي يمكن لإستخدام طريقة المربعات الصغري الإعتيادية في تقدير معالم نموذج تحليل الإنحدار الخطي المتعدد فإنه يعتمد علي عدة فرضيات أساسية وهي كالآتي:

ولكن يحتوي التباين علي معلمة مجهولة القيمة وهي σ^2 " تباين حدود الخطأ العشوائية " يمكن إستخدام بدلاً عنها $\hat{\sigma}^2$ المقدّر تباين البواقي وهو مقدر غير منحاز لـ σ . (البلداوي ، 2007)

ويتم حسابها وفقاً لأحد القوانين

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n e_i^2}{n-k-1} = \frac{(Y-X\hat{\beta})'(Y-X\hat{\beta})}{n-k-1} = \frac{Y'Y - \hat{\beta}'X'Y - Y'X(X'X)^{-1}X'Y}{n-k-1}$$

حيث أن n هو عدد عناصر المجتمع أو العينة و k عدد المتحولات المستقلة وبما أن حد الخطأ العشوائي e يتوزع وفق التوزيع الطبيعي المتعدد فإن المتجه Y سيكون أيضاً موزع وفق التوزيع الطبيعي المتعدد

$$Y \sim N(X\beta, \sigma^2 I_n)$$

فيكون متجه المعالم $\hat{\beta}$ يتوزع وفق التوزيع الطبيعي المتعدد بحكم أنه دالة بالمتجه Y :

$$\hat{\beta} \sim N_p(\beta, \sigma^2 (X'X)^{-1}) \Leftrightarrow \hat{\beta}_j \sim N(\beta_j, \sigma^2 (X'X)^{-1}_{jj})$$

ومنه الإحصاءة t معطاة بالعلاقة

$$t = \frac{\hat{\beta}_j - \beta_j}{S.e(\hat{\beta}_j)} = \frac{\hat{\beta}_j - \beta_j}{\hat{\sigma} \sqrt{(X'X)^{-1}_{jj}}} \dots\dots\dots (14)$$

وتستعمل هذه الإحصاءة لإجراء إختبارات الفروض لكل معلمة β_j علي حدا حيث يكون فرض العدم

$$H_0 = \beta_j = 0$$

$$H_1 = \beta_j \neq 0$$

إذا كانت قيمة t المحسوبة تفوق القيمة الجدولية فإننا نرفض فرض العدم H_0 أي هناك فروق معنوية بين معالم نموذج الإنحدار.

كما نستخدم t لتحديد فترات الثقة الخاصة بالمعلمة β_j بمستوي المعنوية α لها الشكل التالي:

$$\beta_j \in \left[\hat{\beta}_j - t_{\alpha/2} . Se(\hat{\beta}), \hat{\beta}_j + t_{\alpha/2} . Se(\hat{\beta}) \right] \dots\dots\dots (15)$$

جودة التوفيق : لإختبار جودة توفيق النموذج الخطي العام وقياس القدرة التنبؤية للمتغيرات المستقلة X_j المضمنة في النموذج نستخدم معايير عديدة منها :

1 . العلاقة بين X, \hat{Y} تكون علاقة خطية بمعادلة خط مستقيم (إبراهيم ، 2002)

تقدير معالم النموذج وتباين الأخطاء

تقدير متجه المعالم باستخدام طريقة المربعات الصغري الإعتيادية (OLS) (Estimation) :

نستخدم طريقة المربعات الصغري الإعتيادية (OLS) في تقدير المتجه $\hat{\beta}$ ، عليه نعرف مجموع مربعات البواقي كالاتي :

$$Q = \sum_{i=1}^n (e_i)^2 = e'e = (Y - \hat{Y})'(Y - \hat{Y}) = (Y - X.\hat{\beta})'(Y - X.\hat{\beta})$$

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

$$\hat{\beta} = (X'X)^{-1} X'Y \quad (10)$$

بناءً علي ذلك تكون الصيغة التقديرية للنموذج الخطي العام (3) كما يلي :

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_{1i} + \dots + \hat{\beta}_k X_{ki} \quad (11)$$

وبصيغة المصفوفات فإن :

$$\hat{Y} = X.\hat{\beta} \quad (12)$$

تقدير تباين الخطأ العشوائي :

إن تقدير طريقة المربعات الصغري لتباين الخطأ العشوائي هو $\hat{\sigma}_\mu^2$ ويحسب من المعادلة الآتية :

$$\hat{\sigma}_\mu^2 = \frac{\sum_{i=1}^n e_i^2}{n - k - 1} \quad (13)$$

k : عدد المتغيرات المستقلة في النموذج ، n عدد المشاهدات e_i بواقي النموذج العادية.

الإختبارات الإحصائية لنموذج الإنحدار الخطي المتعدد (The Statistical test of Model) :

إختبارات المعنوية لمقدرات المعالم

نعمد في إجراء إختبارات المعنوية والفروض علي تباين المقدرات $\hat{\beta}$ والذي يعطي بالعلاقة التالية

$$Var - Cov(\hat{\beta}) = \sigma^2 (X'X)^{-1}$$

المعيار الأول : تحليل التباين وإحصاء F (ANOVA Table of Model) :

جدول (1 / 1) تحليل التباين في نموذج الإنحدار الخطي المتعدد

النموذج	مجموع مربعات الإنحرافات	درجة الحرية	متوسط الإنحرافات	F
الإنحدار	$SSR = \hat{\beta}' X'Y - n \bar{Y}^2$	K	$\frac{SSR}{k}$	$F = \frac{SSR/K}{\hat{\sigma}_u^2}$
البواقي	$SSE = e' e$	(n - K - 1)	$\hat{\sigma}_u^2 = SSE/n - k$	
Total	$SST = Y'Y - n \bar{Y}^2$	(n - 1)		

المصدر : إعداد الباحث بإستخدام برنامج SPSS

$$R^2 = \frac{\hat{\beta}' X'Y - n \bar{Y}^2}{Y'Y - n \bar{Y}^2} = R^2 = \frac{\hat{\beta}' X'X\hat{\beta} - n \bar{Y}^2}{Y'Y - n \bar{Y}^2} \dots\dots\dots (17)$$

ومن عيوب هذا المعيار أن قيمة R^2 تزداد اتوماتيكياً عند إضافة أي متغير مستقل لنموذج الإنحدار حتي ولو كان هذا المتغير لا يسهم بشكل معنوي في تفسير تباين المتغير التابع وهذا ما يجعل النموذج الكامل يملك أكبر قيمة لـ R^2_{adj} ، وللتخلص من هذه المشكلة نلجأ لمعامل التحديد المعدل R^2_{adj} الذي يعطي بالعلاقة التالية:

$$R^2_{adj} = 1 - \frac{(n - k)}{n - k - 1} (1 - R^2)$$

حيث k عدد المتغيرات المستقلة في النموذج الكامل ، n عدد المشاهدات وغالباً ما يكون $R^2_{adj} < R^2$.

2 . 1 تحليل الارتباط القويم Canonical correlation :

إن تحليل الارتباط القويم أحد أساليب التحليل الإحصائي المتقدمة للمتغيرات المتعددة ويستخدم لدراسة العلاقة المتداخلة بين مجموعة من المتغيرات التابعة ومجموعة من المتغيرات المستقلة ويركز علي الارتباط بين التوافيق الخطية للمتغيرات في المجموعة الأولى ، والتوافيق الخطية في المجموعة الثانية 'إن التوافيق الخطية تستخدم لتقدير أو لغرض المقارنة وكذلك المتغيرات القويمة تستخدم لتقدير التوافيق الخطية المثلي للمتغيرات المستقلة والمعتمدة وان العلاقة التي يظهرها الارتباط القويم فيما بينها هي النتائج التي تعيننا ، وباعتبار أن المعادلة الآتية تصف U_m V_m

$$U_m = a_{m1}X_1 + a_{m2}X_2 + \dots + a_{mP}X_P \quad (18)$$

$$V_m = b_{m1}Y_1 + b_{m2}Y_2 + \dots + b_{mP}Y_P \quad (19)$$

يستخدم تحليل التباين لغرضين أساسين

1 - لإختبار المعنوية الكلية لنموذج الإنحدار ، أي إختبار الإبتدائي الذي يساوي جميع معالم نموذج الإنحدار بالصفر :

$$H_0 = \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_p = 0$$

$$H_1 = \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_p \neq 0$$

باستخدام الإحصائية F المعطاة بالقانون :

$$F = \frac{\frac{SSR}{K}}{\frac{SSE}{n-k-1}} \sim F (n - k - 1) \dots\dots\dots (16)$$

إذا كانت قيمة F المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية فإننا نرفض الفرضية الإبتدائية H_0 " عدم وجود فروق بين معالم نموذج الإنحدار والصفر " ونقبل الفرضية

2 - لتحديد القدرة التنبئية للمتغيرات المستقلة $X_i ; i = 1, 2, \dots, p$ حيث قيمة F هي صيغة عامة لإختبار قدرة نموذج الإنحدار في تفسير تباين المتغير التابع مهما كان عدد المتغيرات المستقلة فيه مع ملاحظة إختلاف درجات الحرية التي تتغير تبعاً لعدد المتغيرات المستقلة. (أبو صالح ، عوض ، 2005)

المعيار الثاني : معامل التحديد R^2_{adj} و R^2 :

يستخدم معامل التحديد للمفاضلة بين نمودجي إنحدار أو أكثر ، فالنموذج الذي يملك أكبر قيمة لـ R^2 هو النموذج الأفضل ، ويحسب من العلاقة :

$$R^2 = \frac{SSR}{SST} = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y} - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}$$

ويمكن حسابه أيضاً بالشكل :

$$j = 1, 2 \dots p$$

$$Y = [Y_{ij}] \quad i = 1, 2 \dots N$$

$$j = 1, 2, \dots, q$$

وعليه فإن التركيب الخطية $\underline{C}'X$ و $\underline{d}'Y$ هي

$$Z_{X1} = U_i = \underline{C}_1' X \quad Z_{X1} =$$

$$V_j = \underline{d}_1' Y$$

$$Z_{X2} = U_i = \underline{C}_2' X$$

M

$$Z_{Xr} = U_i = \underline{C}_r' X \quad Z_{Yr} =$$

$$V_{ij} = \underline{d}_r' Y$$

حيث أن $r = \min(p, q)$ ويمثل عدد أزواج التراكيب الخطية d' ، (C') يمثلان متجة الأوزان U_i, V_j تراكيب خطية لـ p من متغيرات X ' و q من متغيرات Y '-س [Gnanadesikan, R., 1977]

إن كل تركيبة خطية تعرف بالمتغير القويم (Canonical Variable) وكل تركيبة خطية تميز عن الأخرى من خلال الأوزان المعطاة للمتغيرات المجموعة، ويجب ملاحظة أن الأوزان تختار بحيث يكون كل متغير قويم قياسياً بوسط حساب صفر وتباين واحد.

إن تحليل الارتباط القويم يقوم أساساً بإختيار الأوزان (d') ، بحيث يكون الارتباط ما بين أي زوج من التراكيب الخطية (Z_X) و (Z_Y) أعظم ما يمكن يسمى الارتباط بين أزواج المتغيرات القويمية بالارتباط القويم (R_C) كما أن كل زوج مرتبط من هذه المتغيرات يكون غير مرتبط مع أي زوج آخر من المتغيرات القويمية التي إرتبطت فيما بينها. [Levine, S., 1989]

إشتقاق الأوزان لكل مجموعة خطية

لإشتقاق وتحديد الأوزان المناسبة للمتغيرات القويمية بين المتغيرات في كل زوج والتي تجعل الارتباط في أعظم قيمة ، يجب حساب معامل الارتباط وإشتقاق معادلته [Thomson, B., 1985]

إفترض أن $V = \underline{d}' X$ و $U = \underline{C}' X$ تراكيب خطية الأولى لها P من المتغيرات والثانية لها q من المتغيرات تتبع التوزيع الطبيعي [Muirhead, R., 1982]

$$\begin{bmatrix} Y \\ X \end{bmatrix} \sim N_{p+q} \left(\begin{bmatrix} M_1 \\ M_2 \end{bmatrix}, \Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{bmatrix} \right) \quad ($$

إن حساب المعلمات القياسية مشابه إلى حساب المعلمات القياسية في تحليل الإنحدار المتعدد ، والتي يمكن إستخدامها للتعرف علي القوة النسبية للعلاقة بين المتغيرات المستقلة في تحديد قيمة المتغير المعتمد الهدف من تحليل الارتباط هو تقدير المعلمات ()
 $(a_{m1}, a_{m2}, \dots, a_{mp})$ و $(b_{m1}, b_{m2}, \dots, b_{mp})$ عندما تكون الارتباطات القويمية أكبر ما يمكن. (ريم ، مناهل ، 2012)

الارتباط القويم Canonical correlation

الارتباط القويم هو أسلوب يستخدم لدراسة العلاقة بين مجموعتين من المتغيرات الأولى تمثل X_s وتضم $(X_1, X_2, X_3, \dots, X_p)$ والثانية تمثل Y_s وتضم $(Y_1, Y_2, Y_3, \dots, Y_q)$ من خلال إيجاد عدد التراكيب الخطية للمجموعتين ، وقياس العلاقة بين التركيب الخطية للمجموعة الأولى والتركيب الخطية للمجموعة الثانية والتي تمتلك أعظم إرتباط ممكن بينهما. بصورة أخرى يمكن القول أن الارتباط القويم يحاول تحديد العلاقة بين مجموعتين من المتغيرات من خلال إيجاد الترابط الخطي للمتغيرات في المجموعة الأولى والذي يرتبط بصورة عالية مع الترابط الخطي للمتغيرات في المجموعة الثانية حيث [Levine, 1989]

$$X^* = \alpha_1 X_1 + \alpha_2 X_2 + \dots + \alpha_p X_p$$

$$Y^* = \beta_1 Y_1 + \beta_2 Y_2 + \dots + \beta_p Y_p$$

أما معامل الارتباط فهو

$$\rho c = \frac{Cov(X^*, Y^*)}{\sqrt{Var(X^*) Var(Y^*)}} \quad (20)$$

وعليه يمكن تعريف تحليل الارتباط القويم بأنه حالة عامة للإنحدار المتعدد فهو يقوم بإيجاد العلاقة بين مجموعة من المتغيرات (Y) مع مجموعة من متغيرات (X) . [Muirhead, R., 1982]

كما يمكن تعريفه بأنه أسلوب رياضي يجمع بين تحليل التباين المتعدد (MANOVA) وتحليل التباين (ANOVA) والتحليل العاملي (F.A) والتحليل التمييزي (D.A) وتحليل المركبات الرئيسية (P.C.A) وتحليل الإنحدار بأسلوب واحد.

نموذج الارتباط القويم : Model of canonical correlation

فكرة الأسلوب تنطوي علي تكوين تركيبتين خطيتين واحدة لمجموعة X_S والثانية لـ Y_S . فإذا كان لدينا N من المشاهدات و p من متغيرات المجموعة الأولى و q من متغيرات المجموعة الثانية بحيث $N \geq p + q$ أو $N \leq p$ أو $N \geq q$ أي أن :

$$X = [X_{ij}] \quad i = 1, 2, \dots, N$$

وأن كل زوج من المتغيرات القويمة يرتبط Z_y ، Z_x مع متجهي الأوزان للمتغيرات في كل مجموعة.

حساب الأوزان القويمة

لأجل تحليل وتفسير النتائج نحتاج حساب الأوزان القويمة لكل زوج من المتغيرات القويمة ، ولحساب الأوزان نستخدم المعادلة الآتية :

$$(M - \lambda I)d = 0 \quad \dots\dots\dots (24)$$

$$M = S_{yy}^{-1} S_{xy} S_{xy}^{-1} S_{xy} \quad \dots\dots\dots (25) \quad \text{حيث أن}$$

بحيث لو كان $p \leq q$ فإن المعادلة التي يستخرج منها الإرتباط القويم هي :

$$S_{xx}^{-1} S_{xy} S_{yy}^{-1} S_{xy} - \lambda I \quad \dots\dots\dots (26)$$

أما إذا كانت $p \leq q$ فإن المعادلة التي يستخرج منها الإرتباط القويم هي :

$$S_{yy}^{-1} S_{xy} S_{xx}^{-1} S_{xy} - \lambda I \quad \dots\dots\dots (27)$$

خواص الإرتباط القويم

- 1 - كل متغيرين من الإرتباط القويم يشكلون تركيبة خطية.
- 2 - جميع المتغيرات تكون عشوائية بمتوسط صفرو تباين واحد.
- 3 - تكون الإرتباطات في التراكيب الخطية كالآتي :

$$\text{corr}(\mu_i, \mu_j) = 0 \text{ if } (i \neq j) \quad , \quad \text{corr}(\mu_i, \mu_j) = 1 \text{ if } (i = j)$$

$$\text{corr}(v_i, v_j) = 0 \text{ if } (i \neq j) \quad , \quad \text{corr}(v_i, v_j) = 1 \text{ if } (i = j)$$

$$\text{corr}(\mu_i, v_j) = 0 \text{ if } (i \neq j) \quad , \quad \text{corr}(\mu_i, v_j) = R_c \text{ if } (i = j)$$

2 - قيمة معامل الإرتباط القويم تقع بين (1, -1) وبذلك فهي تتسم بنفس خواص معامل الإرتباط البسيط.

- 5 - محددة مصفوفة التباين والتباين المشترك تكون (finite) وغير صفرية.
- 6 - يتصف الإرتباط القويم بصفة التباين المضاد أي أن $X'S$ يفسر التباين الحاصل في $Y'S$ والعكس صحيح لكل زوج من أزواج المتغيرات القويمة
- 7 - إذا كان $p \leq q$ فإن المعادلة المستخدمة هي :

$$|R_{xx}^{-1} R_{xy} R_{yy}^{-1} R_{yx} - \lambda I| = 0$$

ويمكن كتابة التركيبة الخطية كالآتي :

$$Z_{xr} = U_i = C_{1i} X_1 + C_{2i} X_2 + \dots\dots C_{pi} X_p$$

$$i = 1, 2, \dots\dots N$$

$$r = 1, 2, \dots\dots p$$

$$Z_{yr} = U_i = d_{1j} Y_1 + d_{2j} Y_2 + \dots\dots d_{qj} Y_q$$

$$j = 1, 2, \dots\dots q$$

U_i : تمثل التركيبة الخطية الأولى (المتغير القويم للمجموعة $X'S$)

V_j : تمثل التركيبة الخطية الثانية (المتغير القويم للمجموعة $Y'S$)

لأجل إيجاد متجهات الأوزان d' ، c' بحيث كل متغير قويم يكون قياساً بوسط حساب صفرو تباين 1 يجب تحديد الثوابت c ، d التي تحقق الشرط التالي :

$$c' R_{xx} c = d' R_{yy} d = 1$$

وتستخدم دالة التعظيم التالية لإستخراج الأوزان وحساب معامل الإرتباط القويم

$$f = c' R_{xy} d - \frac{\sqrt{\lambda_1}}{2} c' R_{xx} c - \frac{\sqrt{\lambda_2}}{2} d' R_{yy} d \quad \dots\dots\dots (22)$$

عليه يكون :

$$\sqrt{\lambda} \quad R_{yy}^{-1} \quad R_{xy} \frac{1}{\sqrt{\lambda}} \quad R_{xx}^{-1} \quad R_{xy} d - \lambda d$$

$$(R_{yy}^{-1} R_{xy} R_{xx}^{-1} R_{xy} - \lambda I)d = 0 \quad \dots\dots\dots (23)$$

يطلق علي المعادلة أعلاه بالمعادلة المميزة (Eq . Eiqen) للمصفوفة $R_{yy}^{-1} R_{yx} R_{xx}^{-1} R_{xy}$ وعدد الجذور غير الصفرية المتحصل عليه من هذه المعادلة يساوي q والتي تدعي بالقيم المميزة (val . Eiqen) ، أما معامل الإرتباط القويم ($R_c = \sqrt{\lambda}$) فيمثل معامل الإرتباط القويم بين كل زوج من المتغيرات القويمة.

إن عدد الإرتباطات القويمة تساوي عدد المتغيرات في المجموعة الصغرى ، وتكون أقيامها تنازلية:

$$R_{C1} > R_{C2} > \dots\dots > R_{Cp} \text{ \& } q$$

أما عندما $p \geq q$ فستخدم المعادلة التالية

$$|R_{yy}^{-1} R_{yx} R_{xx}^{-1} R_{xy} - \lambda I| = 0$$

إختبار معنوية الإرتباط القويم

يتم إختبار المعنوية في التحليل القويم لغرض الحصول علي المتغيرات القويمة والتي تكون معنوية وكافية لتفسير العلاقة بين مجموعتين من المتغيرات

التي تفترض عدم وجود إرتباط بين المجموعتين من المتغيرات:

$$H_0 : R_{xy} = 0 \quad \text{or} \quad \sum xy = 0$$

$$H_1 : R_{xy} \neq 0 \quad \text{or} \quad \sum xy \neq 0$$

..... (28)

ويتم إستخدام إحصاءة chi^2 التي تحسب وفق المعادلة التالية

$$\chi^2 = [-n + 0.5 (p + q + 3)] \log w \dots \dots \dots (29)$$

$$Wilks \leftarrow W = \prod_{Z=1}^r (1 - R_{ZC}^2) \dots \dots \dots (30)$$

r : تمثل عدد القيم غير الصفريه للإرتباطات القويمة

R_{ZC}^2 : تمثل مربع معامل الإرتباط القويم

P : عدد المتغيرات في المجموعة X'S .

q : عدد المتغيرات في المجموعة Y'S

ولإختبار معنوية الإرتباط القويم الأول نستخدم الصيغة الآتية :

$$W_1 = \prod_{Z=1}^r (1 - R_{ZC}^2)$$

$$\chi^2_c = \left[-n + \frac{1}{2} (p + q + 1) \right] \log_e W_1$$

ويقارن قيمة χ^2_c مع χ^2 الجدولية بدرجة حرية (p,q)

وتحت مستوي معنوية معين فإذا كانت الجدولية أصغر أو

تساوي قيمة χ^2_c المحسوبة .

ترفض الفرضية العدم أن هناك معنوية لمعامل الإرتباط القويم الأول.

أما إذا أظهرت قيمة χ^2 الجدولية أكبر من χ^2_c المحسوبة نقبل فرضية العدم ونتوقف عن الإختبار بالإرتباطات القويمة المتبقية. (الجاسم ، 2006)

معنوية الإرتباط القويم الثاني نستخدم الصيغة الآتية :

$$W_2 = \prod_{Z=2}^r (1 - R_{ZC}^2)$$

$$\chi^2_c = \left[-n + \frac{1}{2} (p + q + 1) \right] \log_e W_2$$

وتقارن χ^2_c المحسوبة مع χ^2 الجدولية بدرجة حرية (q-1) (p-1) وتحت مستوي معنوية معين

وبشكل عام فإن إختبار معنوية (K) من الإرتباطات القويمة المتبقية

فإننا نحسب :

$$W_K = \prod_{Z=K}^r (1 - R_{ZC}^2)$$

$$\chi^2_c = \left[-n + \frac{1}{2} (p + q + 1) \right] \log_e W_K$$

ويقارن χ^2_c المحسوبة مع χ^2 الجدولية بدرجة حرية (p - (q-k+1)) (الجاسم ، 2006)

المعاملات التركيبية (Structure Coefficient) :

تستخدم المعاملات التركيبية في تفسير نتائج التحليل القويم عوضاً عن الأوزان القويمة ، فهي تعد موزونة أكثر من الأوزان القويمة بسبب كونها تتمكن إلي حد ما من فصل تأثير التباينات الخاصة بكل متغير عن تأثير تباينات المتغيرات الأخرى كما أن أخطائها المعيارية أقل مما هو عليه في الأوزان القويمة [Thomson ، B ، 1985]

يعرف المعامل القويم بأنه الإرتباط بين درجات المتغير الأصلي ودرجات المتغير القويم المتعلق به ، وتحسب المعاملات التركيبية للمجموعتين بالصيغتين الآتيتين :

$$\rho_x t = R_{xx} . ct \quad \rho_y t = R_{yy} . dt$$

$\rho_x t$: يمثل متجه المعاملات التركيبية بالنسبة لكل متغير قويم للمجموعة X'S .

عندما $R_c = 1$ وبحسب عادة للإرتباطات القوية المعنوية (11) مجلة الإدارة والاقتصاد

يحسب Rd الكلي لبيان أثر متغيرات المجموعة X'S متغيرات المجموعة Y'S صيغته هي :

$$Rdy/s = \sum_{i=1}^S R_{dyt}$$

$$R_{dyt} = \text{تركيب } R_{dyt} \text{ بالصيغة } (P_{ryt} \cdot R_{ct}^2) \cdot 100$$

حيث إن :

R_{dyt} : يمثل معامل الإفاضة لكل متغير قويم في المجموعة Y'S .

P_{ryt} : يمثل معامل كفاية الجودة لكل متغير قويم في المجموعة Y'S .

R_{ct}^2 : مربع معامل الإرتباط القويم [Levine .s , 1989]

الجانب التطبيقي

جمع البيانات

تم جمع البيانات التقارير السنوية لسوق الخرطوم للأوراق المالية للفترة من (2007 - 2017م) والذي من أهدافه حماية المستثمرين من خلال ترسيخ أسس التعامل السليم والعادل بالتنسيق مع سلطة تنظيم أسواق المال ، وتوفير كافة العوامل التي تساعد علي تسهيل وسرعة تسيل الأموال المستثمرة في الأوراق المالية بما يخدم رغبات المستثمرين ومصصلحة الإقتصاد الوطني وكانت النتائج علي النحو التالي :

1 - نتائج تحليل الإنحدار الخطي المتعدد

تقدير معلمات النموذج :

إختبار المعنوية للنموذج : لإختبار معنوية النموذج المقدر بصورة كلية أي إختبار تأثير المتغيرات المستقلة بصورة كلية علي المتغير التابع نستخدم إختبار F والذي يمكن الحصول عليه من جدول تحليل التباين :

ρ_{yt} : يمثل متجه المعاملات التركيبية بالنسبة لكل متغير قويم للمجموعة Y'S .

R_{xx} , R_{yy} . تمثلان مصفوفتي الإرتباطات بالنسبة للمجموعتين X'S , Y'S .

$c't$, $d't$: يمثلان متجهي الأوزان القوية للمجموعتين X'S , Y'S . (الكبيسي ، 1989)

ملاحظة قيمة المعامل التركيبي تقع بين (-1 , 1) ، مربعه يمثل نسبة مساهمته في تفسير التباين الحاصل في المتغير القويم قيمته بين (0 , 1)

معامل كفاية الجودة Adequacy coefficient :

يوضح هذا المعامل نسبة التباين الكبير الحاصل في مجموعة المتغيرات والمفسرة من قبل المتغير القويم المتعلق بتلك المجموعة أي بمعنى آخرهون نسبة تفسير المتغير القويم في التباين الكلي الحاصل في متغيرات المجموعة الواحدة وقيمه تتراوح عادة بين (0 , 1) وبحسب المعامل من خلال الصيغة:

$$PU_{xt} = \frac{\sum_{r=1}^p S^2 X_{tr}}{p} \cdot 100$$

$$PU_{xt} = \frac{\sum_{r=1}^q S^2 y_{tr}}{q} \cdot 100$$

$\sum_{r=1}^p S_{xrt}$: تمثل مجموعة من مربعات المعاملات التركيبية لكل متغير قويم للمجموعة X'S .

$\sum_{r=1}^q S_{yrt}$: تمثل مجموعة مربعات التركيبية لكل متغير قويم للمجموعة Y'S .

P : عدد متغيرات المجموعة X'S .

q : عدد متغيرات المجموعة y's . (الجاسم ، 2006)

معامل الإفاضة (Rd) Redundancy coefficient :

يمثل هذا المعامل الذي إقترحه Stewart & Love نسبة التباين الحاصل في متغيرات مجموعة والمفسرة بمتغيرات المجموعة الأخرى وتراوح قيمته بين (0 , 1) وتكون قيمته (1)

جدول رقم (1)

ANOVA^a

Model	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
1 Regression	1551971950949 13680000.000	3	5173239836497 1230000.000	21.379	.001 ^b
Residual	1693856282602 0340000.000	7	2419794689431 477200.000		

Total	1721357579209 34040000.000	10		
-------	-------------------------------	----	--	--

Dependent Variable: رأس المال السوقي

Predictors: (Constant), عدد الشهادات المدرجة ، عدد الشركات المدرجة ، عدد الصناديق المدرجة

المصدر إعداد الباحث باستخدام برنامج SPSS

اختبار القدرة التفسيرية للنموذج : للحكم علي القدرة التفسيرية للنموذج تم حساب معامل التحديد R^2 ومعامل التحديد المعدل \bar{R}^2 والنتائج مبينة بالجدول أدناه:

يتبين من جدول رقم (1) تحليل التباين أعلاه أن قيمة F المحسوبة تساوي 21.379 وان مستوي المعنوية لها يساوي 0.001 وهي أقل من مستوي المعنوية 0.05 المعتمد في هذه الدراسة ، عليه نرفض فرض العدم القائل بأن نموذج الإنحدار غير معنوي ، وهذا يعني أن هنالك تأثيراً معنوياً من قبل المتغيرات المستقلة علي المتغير التابع .

جدول رقم (2)

Model Summary^b

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate	Change Statistics					Durbin-Watson
					R Square Change	F Change	df1	df2	Sig. F Change	
1	.950 ^a	.902	.859	1555568927.895	.902	21.379	3	7	.001	2.410

Predictors: (Constant), عدد الشهادات المدرجة ، عدد الشركات المدرجة ، عدد الصناديق المدرجة

Dependent Variable: رأس المال السوقي

المصدر إعداد الباحث باستخدام برنامج STATA 10

عدد الصناديق المدرجة	3.984	0.251	0.122
عدد الشهادات المدرجة	1.035	0.966	0.001
constant	—	—	3711

المصدر إعداد الباحث باستخدام برنامج SPSS

نلاحظ من الجدول رقم (3) أعلاه أن قيم VIF لجميع المتغيرات المستقلة أقل من 10 وبالتالي لا يوجد إرتباط خطي متعدد بين المتغيرات المستقلة ، كما أن قيم Tolerance لجميع المتغيرات المستقلة أكبر من 0.10 وهذا دليل أيضاً علي عدم وجود الإرتباط الخطي المتعدد بين المتغيرات المستقلة .

نلاحظ من جدول رقم (2) أن قيمة معامل التحديد $R^2 = 0.902$ ومعامل التحديد المعدل بلغت $\bar{R}^2 = 0.859$ وهي عالية جداً ، وهذا يعني ان المتغيرات المستقلة المضمنة في النموذج تفسر نسبة 86 % من التغيرات التي تحدث في المتغير التابع ، وأن 14 % من التغيرات يرجع إلي عوامل أخرى منها الخطأ العشوائي

إختبار الإرتباط الخطي المتعدد بين المتغيرات المستقلة :

الجدول رقم (3) يوضح نتائج إختبارات الكشف عن الإرتباط الخطي

المتعدد بين المتغيرات المستقلة للنموذج

Variables	VIF	Tolerance	Eigen value
عدد الشركات المدرجة	3.952	0.253	0.166

البواقي في النموذج المقدر للبيانات

جدول رقم (4)

Residuals Statistics^a

	Minimum	Maximum	Mean	Std. Deviation	N
Predicted Value	7270292480.00	18332858368.00	11150708559.00	3939507521.187	11
Residual	-2393217280.000	1984983936.000	.000	1301482340.488	11
Std. Predicted Value	-.985	1.823	.000	1.000	11
Std. Residual	-1.538	1.276	.000	.837	11

a. Dependent Variable: رأس المال السوقي

المصدر إعداد الباحث بإستخدام برنامج STATA 10

من الجدول رقم (4) أعلاه يوضح إحصاء البواقي بالنسبة للنموذج فيما يخص القيمة المتنبأ بها للبواقي حيث نلاحظ ان أقل قيمة متنبأ بها بلغت (7270292480.00) وأكبر قيمة متنبأ بها بلغت (18332858368.00) وأن متوسط القيمة المتنبأ بها بلغ (11150708559.00) بإنحراف معياري (3939507521.00) وأن أكبر قيمة للبواقي بلغت (1984983936.00) ومتوسط البواقي يساوي صفر وهذا واضح من فرضيات النموذج ، كما نلاحظ أن الإنحراف المعياري للبواقي أصغر من الإنحراف المعياري للقيم المتنبأ بها وهذا مؤشرا على أن النموذج كفو.

من الجدول رقم (4) أعلاه يوضح إحصاء البواقي بالنسبة للنموذج فيما يخص القيمة المتنبأ بها للبواقي حيث نلاحظ ان أقل قيمة متنبأ بها بلغت (7270292480.00) وأكبر قيمة متنبأ بها بلغت (18332858368.00) وأن متوسط القيمة المتنبأ بها بلغ (11150708559.00) بإنحراف معياري (3939507521.00) وأن أكبر قيمة للبواقي بلغت (1984983936.00) ومتوسط البواقي يساوي صفر وهذا واضح من فرضيات النموذج ، كما نلاحظ أن الإنحراف المعياري للبواقي أصغر من الإنحراف المعياري للقيم المتنبأ بها وهذا مؤشرا على أن النموذج كفو.

2- نتائج تحليل الإرتباط القويم :

من الجدول رقم (5)

Correlation matrix:

Variables	y1	y2	y3	y4	y5	y6	y7	y8	x1	x2	x3
y1	1	0.793	0.980	0.833	0.818	0.811	0.911	0.921	0.675	-0.674	0.244
y2	0.793	1	0.830	0.517	0.632	0.784	0.623	0.846	0.561	-0.587	-0.291
y3	0.980	0.830	1	0.878	0.863	0.862	0.937	0.877	0.615	-0.619	0.178
y4	0.833	0.517	0.878	1	0.839	0.720	0.984	0.567	0.410	-0.387	0.399
y5	0.818	0.632	0.863	0.839	1	0.554	0.835	0.708	0.522	-0.598	0.309
y6	0.811	0.784	0.862	0.720	0.554	1	0.784	0.725	0.433	-0.374	-0.031
y7	0.911	0.623	0.937	0.984	0.835	0.784	1	0.685	0.497	-0.469	0.352
y8	0.921	0.846	0.877	0.567	0.708	0.725	0.685	1	0.725	-0.759	0.084
x1	0.675	0.561	0.615	0.410	0.522	0.433	0.497	0.725	1	-0.860	0.005
x2	-0.674	-0.587	-0.619	-0.387	-0.598	-0.374	-0.469	-0.759	-0.860	1	0.089
x3	0.244	-0.291	0.178	0.399	0.309	-0.031	0.352	0.084	0.005	0.089	1

المصدر إعداد الباحث بإستخدام برنامج STATA 10

Eigenvalues:

	F1	F2	F3
Eigenvalue	1.000	0.981	0.878
Variability (%)	34.975	34.322	30.702
Cumulative %	34.975	69.298	100.000

المصدر إعداد الباحث بإستخدام برنامج STATA 10

مصفوفة الإرتباط بين المتغيرات التابعة والمتغيرات المستقلة ، نلاحظ أولاً مصفوفة الإرتباط بين متغيرات البحث في الجدول (5) الذي يتبين منه أن أعلى إرتباط - ظهر بين المتغير المعتمد (Y_8) الإستثمار والتنمية والمتغير (X_2) عدد الشهادات المدرجة (- 0.0725) يليه المتغير المعتمد (Y_8) الإستثمار والتنمية والمتغير (X_1) عدد الشركات المدرجة (0.725) .

جدول رقم (6) القيم المميزة

الجدول رقم (8) أعلاه يوضح العلاقة بين متغيرات المجموعة التابعة والتي تمثل رأس المال السوقي حيث توضح أن معظم رأس المال السوقي له علاقة إرتباطات طردية مع عدد البنوك المدرجة ، وأن لها علاقة عكسية مع عدد الصناديق المدرجة . كما أن لها علاقة طردية مع الشهادات المدرجة لكل من (Y4 و Y5 و Y7) وعلاقة عكسية مع بقية المتغيرات

جدول رقم (9)

Correlations between input variables and canonical variables (Y2):

	F1	F2	F3
x1	0.730	-0.530	-0.432
x2	-0.957	0.077	0.281
x3	0.108	-0.541	0.834

المصدر إعداد الباحث بإستخدام برنامج STATA 10

الجدول رقم (9) أعلاه يوضح العلاقة بين متغيرات المجموعة المستقلة والتي تمثل (عدد الشركات المدرجة ، عدد الشهادات المدرجة وعدد الصناديق المدرجة) حيث توضح أن معظم رأس المال السوقي له علاقة إرتباطات طردية مع عدد البنوك المدرجة ، وأن لها علاقة عكسية مع عدد الصناديق المدرجة وكذلك علاقة عكسية مع عدد الشهادات المدرجة.

النتائج

- 1 - أن قيمة معامل التحديد $R^2 = 0.902$ ومعامل التحديد المعدل بلغت $\bar{R}^2 = 0.859$ وهي عالية جداً ، وهذا يعني ان المتغيرات المستقلة المضمنة في النموذج تفسر نسبة 86 % من التغيرات التي تحدث في المتغير التابع ، وأن 14 % من التغيرات يرجع إلي عوامل أخرى منها الخطأ العشوائي .
- 2 - أن قيم *VIF* لجميع المتغيرات المستقلة أقل من 10 وبالتالي لا يوجد إرتباط خطي متعدد بين المتغيرات المستقلة
- 3 - من خلال نتائج تحليل الإرتباط القويم والتوفيق الخطي للمتغيرات المعتمدة والمتغيرات المستقلة لهما ظهر أن قيمة الإرتباط القويم الأول (1) وقيمة الإرتباط القويم الثاني (0.981) وهذه النتائج تتوافق ومنهجية تحليل الإرتباط القويم .
- 4 - العلاقة بين متغيرات المجموعة التابعة والتي تمثل رأس المال السوقي حيث توضح أن معظم رأس المال السوقي له علاقة إرتباطات طردية مع عدد البنوك المدرجة ، وأن لها علاقة عكسية مع عدد الصناديق المدرجة ، كما أن لها علاقة طردية مع الشهادات المدرجة لكل من (Y4 و Y5 و Y7) وعلاقة عكسية مع بقية المتغيرات
- 5 - العلاقة بين متغيرات المجموعة المستقلة والتي تمثل (عدد الشركات المدرجة ، عدد الشهادات المدرجة وعدد الصناديق المدرجة) حيث توضح أن معظم رأس المال السوقي له علاقة إرتباطات طردية مع عدد البنوك

الجدول أعلاه يوضح القيم المميزة للإرتباط القويم فقد بلغت القيمة الأولى 1.00 في حين أن باقي القيم بلغت 0.981 و 0.878 علي التوالي ، أم الصف الثاني فيوضح قيمة الإختلاف بين المجموعتين (المتغيرين المتناظرين في المجموعتين) فنجد أن الإختلاف بين المتغير الأول في المجموعة الأولى والمتغير في المجموعة الثانية بلغ 34.975 % والمتغير الثاني في المجموعة الولي والمتغير الثاني في المجموعة الثانية بلغ 34.322 % والمتغير الثالث في المجموعة الأولى والمتغير الثالث في المجموعة الثانية بلغ 30.702 % ، أما القيم التجميعية للمجموعتين فقد بلغت 34.975 % للإختلاف بين المتغيرات الأولى المتناظرة في المجموعتين وبلغ 69.298 % للمتغيرات الثانية للمجموعتين وهكذا إلي أن تبلغ النسبة التجميعية 100 % لمتغيرات المجموعتين.

جدول رقم (7) إختبار Wilks' Lambda test للمجموعتين :

Wilks' Lambda

test:

Lambda	F	DF1	DF2	Pr > F
0.000				
0.002	2.848	14	2	0.290
0.122	2.395	6	2	0.324

المصدر إعداد الباحث بإستخدام برنامج STATA 10

من الجدول رقم (7) أعلاه بلغت قيمة Wilks' Lambda test للمجموعتين (0.000) بقيمة إحصائية (0.000) وهي قيمة معنوية مما يدل علي أن هنالك علاقة ذات دلالة معنوية بين المتغيرين الأول في المجموعتين ولا توجد أي قيمة معنوية أخرى مما يؤثر علي عدم أهمية إيجاد العلاقة لباقي المتغيرات في المجموعتين ويجب التوضيح هنا بأن قيمة Wilks' Lambda test كلما إقتربت من الصفر كان الإرتباط عالياً جداً.

جدول رقم (8)

Correlations between input variables and canonical variables (Y1):

	F1	F2	F3
y1	0.673	-0.340	-0.015
y2	0.482	-0.039	-0.466
y3	0.611	-0.283	-0.051
y4	0.437	-0.340	0.217
y5	0.652	-0.211	0.160
y6	0.310	-0.215	-0.230
y7	0.499	-0.358	0.136
y8	0.730	-0.242	-0.160

المصدر إعداد الباحث بإستخدام برنامج STATA 10

10 . Muirhead , R.J.1982 “ Aspects of Multivariate statistical theory “
John – Wiley , Inc. New York.

11 . Pedhazur, E.J.I 1982 “ Multiple regression in behavioral research
Explanation & prediction “ Inc , U.S.A.

المدرجة ، وأن لها علاقة عكسية مع عدد الصناديق المدرجة وكذلك علاقة
عكسية مع عدد الشهادات المدرجة
6 . طريقة تحليل الارتباط القويم مفيدة جداً في التمثيل البياني وتفسير
البيانات من خلال إكتشاف التراكيب والعلاقات المتشابهة بين المجموعات
المختلفة ذات المتغيرات النوعية المتعددة الأبعاد وفئات تلك المتغيرات.

التوصيات

- 1 - نوصي باستخدام نتائج الأساليب الإحصائية وتطبيقها في المناحي
العملية .
- 2 - نوصي باستخدامها في الدراسات الغير معقدة لأنه تبين من خلال
إستخدامنا تحليل الارتباط القويم كفاءة هذه الطريقة.
- 3 - نوصي بإجراء دراسات مماثلة بإستخدام نفس الأسلوب.

المراجع العربية والإنجليزية

- 1 . إبراهيم ، بسام يونس وآخرون ، (2002) " الاقتصاد القياسي " دار
عزة للنشر والتوزيع ، الخرطوم - السودان.
- 2 - الطيب ، عز الدين مالك ((2008) ، " المدخل إلى الاقتصاد القياسي
" ، الطبعة الأولى ، مطبعة جي تاون ، الخرطوم السودان .
- 3 - الكبيسي ، مائل كامل (1998) " إستخدام الارتباط القويم في دراسة
العلاقة بين درجات مواد المفاضلة في القبول ودرجات المواد العلمية للسنة
الأولى في كليات المجموعة الطبية " رسالة ماجستير كلية الإدارة والإقتصاد
، المستنصرية.
- 4 . الجاسم ، سليمة حمادي 2006 " مقارنة الارتباط القويم النموذج
الإحصائي والشبكات العصبية الاصطناعية " رسالة ماجستير كلية الإدارة
والإقتصاد . بغداد
- 5 . عمر فوزي صالح الراوي ، محمد أسامة أحمد الكاتب " إستخدام
تحليل الارتباط القانوني في وصف العلاقة بين المتغيرات الجسمية والمهارية
" مجلة تكريت للعلوم الصرفة 16 / 3 / 2011 .

6. Anderson T.W. An Introduction to Multivariate Statistical
Analysis.

7 . Gnanadesikan , R, 1977 “ Methods for statistical data analysis of
multivariate observations” John – Wiley , New york .

8. Thompson , B , 1985 “ Canonical Correlation analysis “ uses and
interpretation sage university papers , London.

9 . Levine . S. 1989 “ Canonical analysis and factor comparison “
sage university papers , Beverly Hills Landon .