

2014 تحليل العوامل المسببة لترك الدراسة في محافظة بغداد عام
باستخدام التحليل العائلي

أ.م.د. خلود يوسف
كلية الإدارة والاقتصاد/جامعة بغداد

Analysis of factors causing to leave school in the province of
Bagdad year 2014

Assis.Proof.Dr.Khlood Yousef Hamo
College of Admin.&Eco./ Baghdad Uni.

تاريخ قبول النشر 2016/6/19

تاريخ استلام البحث 2016/3/28

المستخلص:

سنة من التحديات التي تواجه المجتمع وتدفع إلى انتشار 6-18 تعد مشكلة ترك المدرسة للطلاب بين سن الأمية وتؤدي إلى تخلف المجتمعات، ولكل مرحلة من مراحل الحياة لها خصوصياتها الخاصة من التكوين العقلي والجسدي والأمراض الجسمية والمشكلات النفسية والممارسات السلوكية فلكل من مرحلة الطفولة ومرحلة الفتوة، ومرحلة المراهقة، خصوصياتها وإن الفرد يحمل معه في كل مرحلة بعضاً من آثار المرحلة السابقة التي كثيراً ما تكون طريقاً للمرحلة اللاحقة لذلك فهناك العديد من العوامل التي تؤثر على الفرد وعلى قرار ترك المدرسة.

وبينت نتائج التحليل العاملي باستخدام تحليل المركبات الرئيسية هناك ثمانية عوامل رئيسية فسرت مانسبته % من إجمالي التباين وسميت 17.969% من إجمالي التباين وفسرت المركبة الأولى مانسبته 64.482 مركبة العمل سبب ترك المدرسة.

الكلمات الاستدلالية: التحليل العاملي، مجموعة المكونات المدورة، أنموذج اللوغارثيم الخطي.

Abstract:

Analysis of the factors causing to leave school in the province of Baghdad in year 2014 by using factor analysis.

The problem of leaving school for students between the ages of 6-18 years of challenges facing the community and paid to the spread of illiteracy and lead to the failure of communities ,and each stage of life has its own specificity of mend and physical configuration and diseases physical and psychological problems and behavioral practices each of childhood and adolescence specificities and individual carries with him at every stage some of the effects of the previous stage.

The results of the factor analysis there are eight key factors explain the gain of 64.482 of the total variance and interpreted the first composite gain of 17.969 of the total variation and called the vehicle work reason of leaving school.

Key words: Factor Analysis, Rotated Component Matrix, Log Linear Model.

: المقدمة 1

تعد مشكلة ترك الدراسة في المرحلة الابتدائية أو المتوسطة أو الثانوية أو الجامعية إحدى المشكلات الكبرى التي تعرض مستقبل البلاد للخطر، فهي تدفع الأشخاص للبطالة والتسكع، واقتراف الجرائم والممارسات السلوكية المنحرفة، ما لم يكن هناك إصلاح، أو توجيه أسري أو رعاية اجتماعية.

ولترك المدرسة أسبابها النفسية والعقلية والاجتماعية والاقتصادية وربما الصحية أحياناً، كما ان للتشرد وعدم الاستقرار الأمني دوره في ترك المدرسة وهناك العديد من العوامل الأخرى التي سنعرضها في البحث لمعرفة أسباب المشكلة والوصول إلى استنتاجات وتوصيات تفيد في وضع حد لهذه المشكلة الخطيرة. الذي يهدف إلى توزيع المتغيرات إلى مجموعات (Factor Analysis) تم استخدام أسلوب التحليل العاملي (Data Reduction) والذي يسعى هذا التحليل باختزال البيانات (Factor) صغيرة تسمى كل منها عامل وتكون المتغيرات الموجودة في كل عامل مرتبطة مع بعضها ارتباطاً قوياً لكن ارتباطها بمتغيرات المجموعات الأخرى يكون ضعيفاً.

1 : هدف البحث

بالنظر لكون ترك المدرسة يعتبر من الأضرار الكبيرة التي تؤثر على مسيرة تقدم البلد وتدفع إلى انتشار الأمية ولكون ترك المدرسة لا يكون بسبب عامل واحد بل عدة عوامل تتباين من حيث أهميتها لذا وجد ان ولدعم PCA استخدام أسلوب التحليل العاملي هو الأسلوب الملائم وباستعمال طريقة تحليل المركبات الرئيسية نتائج التحليل العاملي تم استخدام جداول التوافق متعددة الابعاد لمعرفة فيما إذا كان كل متغير من متغيرات الظاهرة المدروسة هو مستقل أم له علاقة بالمتغيرات المؤثرة الأخرى، وتم الاعتماد في الجانب التطبيقي على سنة 6-18 وللاعمار من 2014 استبانة صممت وفق موضوع البحث لمحافظة بغداد عام

2 : الجانب النظري

التحليل العاملي هو أسلوب من أساليب التحليل الإحصائي متعدد المتغيرات يهدف إلى تقليص عدد المتغيرات المدروسة الأصلية إلى عدد أقل من العوامل أي انه عملية رياضية تستهدف تبسيط الارتباطات بين مختلف المتغيرات الداخلة في التحليل وصولاً إلى العوامل المشتركة التي تصف العلاقة بين هذه المتغيرات وتفسيرها وبعد التحليل العاملي منهجاً لتحليل بيانات متعددة ارتبطت فيما بينها بدرجات مختلفة من الارتباط في صورة تصنيفات مستقلة قائمة على أسس نوعية للتصنيف. ويبدأ التحليل العاملي بحساب الارتباطات بين عدد أقل من المتغيرات التي تتكون على شكل مصفوفة ومن ثم تحليل هذه المصفوفة تحليلاً عاملياً للوصول إلى أقل عدد ممكن من العوامل تعبر عن أكبر قدر من التباين بين هذه المتغيرات.

Principal Component [1,6,9,10,11,12,13,14] طريقة المركبات الرئيسية 2.1

ومصفوفة التباين μ لها توزيع متعدد المتغيرات بمتوسط X_1, X_2, \dots, X_n افرض ان المتغيرات العشوائية $\lambda_1 > \lambda_2 > \dots > \lambda_p$ ، هو اكبر جذر مميز بحيث ان p ، حيث $r \leq p$ وان r هي Σ وان رتبة Σ المشترك من المتجهات المشاهدة والتي يمكن ان تكتب بالشكل التالي: N بفرض عينة عشوائية من

$$X = \begin{bmatrix} X_{11} & \dots & X_{1p} \\ \vdots & & \vdots \\ X_{N1} & \dots & X_{NP} \end{bmatrix}$$

S. هو مصفوفة التباين المشترك للعينة Σ وان تقدير $N \times P$ مصفوفة ذات بعد X إذ إن

وإجراء التحليل في الوحدات S إن تحليل المركبات لرئيسية يعتمد على مصفوفة التباين المشترك للمشاهدات وتوظف مصفوفة $Z_{ij} = \frac{x_{ij} - \bar{x}_j}{s_j}$ يحول للدرجة المعيارية X_{ij} الأصلية للاستجابات أكثر دقة إذ إن كل من

ليست نفسها، إذا كانت الاستجابات في وحدات مختلفة S, R الارتباطات حيث المركبات الحاصل عليها من هي المكون الخطي للاستجابات والذي يفسر الجزء i (العمر بالسنوات، الوزن بالكلغم) وإن المركبة الرئيسية (eigen values and vectors) الأكبر لتباين الاستجابة الكلي ولتوضيح فكرة الجذور والمتجهات المميزة i^{th} فليح p عدد عناصره a وللحصول على متجه عمودي غير صفري p درجتها X نفرض ان المصفوفة

$$X_{ai} = \lambda_i a_i \quad \dots \quad (1)$$

التي تناظر هذه a_i اما المتجهات X التي تحقق هذه المعادلة يسمى الجذور المميزة للمصفوفة λ_i قيمة (Eigen Vectors) الجذور تسمى المتجهات المميزة

$$(X - \lambda_i I) a_i = 0 \quad \dots \quad (2)$$

في معكوس (2) وذلك بالضرب المسبق للمعادلة a_i غير أحادية يمكن إيجاد $(X - \lambda_i I)$ فإذا كانت المصفوفة متجها غير صفري لذلك a_i متجها صفريا وهذا ما يتعارض مع كون a_i المصفوفة وفي هذه الحالة تكون أحادية أي قيمة محددها تساوي صفر أي $(X - \lambda_i I)$ ان تكون المصفوفة a_i فان الشرط اللازم لإيجاد المرتبة

$$|X - \lambda_i I| = 0 \quad \dots \quad (3)$$

(3) وباستعمال المعادلة i المعادلة المميزة ومنها يمكن إيجاد قيم (3) تسمى المعادلة $rank(x - \lambda I) < n$ وإن يمكن إيجاد المتجهات المميزة المناظرة لتلك الجذور بحيث تكون هذه المتجهات متعامدة فيما بينها.

Σ ومصفوفة تباين مشترك $\mu = 0$ بمتوسط X_1, X_2, \dots, X_p من المتغيرات العشوائية p بافتراض لدينا وهي موجبة $n = N - 1$ تمثل تقدير لمصفوفة التباين المشترك للمجتمع بدرجات S وبافتراض إن المصفوفة وإن من خواص الجذور Positive Semi Definite أو شبه موجبة التحديد Positive Definite التحديد والمتجهات المميزة مايلي:

1 هي أكبر جذر مميز $X'AX$: أكبر قيمة لـ 1

2: $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$ متعامدة $X_1'X_2 = 0$ ، أي orthogonal هي جذور مميزة والمتجهات المميزة المقابلة تكون متعامدة

3: $T_r(A) = \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_p$ و $|A| = \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_p$.

4 $rank(A) = rank(X'AX) = rank(D)$ هي A : عدد الجذور المميزة الغير صفرية لـ 4

D^2 . وإن الجذور تعطى بواسطة عناصر القطر لـ $X'X = I$ وان $A = XDX'$ او $X'AX = D$

موجبة أو S هو الجذور المميزة للمصفوفة S كما ان من أهم خواص الجذور والمتجهات المميزة للمصفوفة

وبافتراض أن المتجهات المميزة المناظرة للجذور المميزة هي $\lambda_1 > \lambda_2 > \dots > \lambda_p > 0$ غير سالبة

وبإيجاد a_1, a_2, \dots, a_p هي S على الترتيب تكون المتجهات المميزة المتعامدة للمصفوفة $a_1^*, a_2^*, \dots, a_p^*$

S مصفوفة قطرية عناصر القطر فيها تمثل الجذور المميزة للمصفوفة D إذ إن $T'ST = D$ فان T المصفوفة

مصفوفة متعامدة أعمدها تمثل المتجهات المميزة المتعامدة. T وإن

للمتغيرات هي عبارة عن تركيب خطي، إذ إن V_1 وإرأول مركبة رئيسية

$$V_1 = a'_{11}X_1 + a'_{21}X_2 + \dots + a'_{p1}X_p = a'X \quad \dots (4)$$

وبافتراض إن λ_1 المتجه المميز المناظر للجذر المميز V_1 وإن

$$V_1 \approx N(0, a'Sa) \quad \dots (5)$$

يستخدم لتقدير S أي ان المتجه المميز الأكبر للمصفوفة $V_1 \approx N_p(0, \lambda_1)$ وانه $a'Sa = \lambda_1$ وبما ان

المعاملات للمركبة الرئيسية الأولى وإن تباين العينة هو الأكبر لكل متجهات المعاملات الطبيعية.

$$S^2V_i = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^p a_{i1}a_{j1}S_{ij} \quad \dots (6)$$

ℓ_1 ولتحديد المعاملات سوف تقدم القيود الطبيعية بواسطة مضروب لاكرانج $a_1'a_1 = 1$ ووفقا للقيود فلإن

a_1 بالاشتقاق نسبة الى

$$\frac{\partial}{\partial a_1} [S^2_{y_1} + \ell(I - a_1'a_1)] = \frac{\partial}{\partial a_1} [a_1'Sa_1 + \ell_1(I - a_1'a_1)] = 2(s - \ell_1 I)a_1 \quad \dots (7)$$

وإن

$$(S - \ell_1 I)a_1 = 0 \quad \dots (8)$$

يجب ان تختار إذ ان: ℓ_1 وإن قيمة

$$|S - \ell_1 I| = 0 \quad \dots (9)$$

هو الجذر المميز لمصفوفة التباين المشترك. ℓ_1 أيأن

بالطريقة نفسها نكون المركبة الرئيسية الثانية والمتجه المميز الثاني يستعمل لتقدير معاملات المركبة الرئيسية الثانية أي:

$$V_2 = a'_{12}X_1 + a'_{22}X_2 + \dots + a'_{p2}X_p = a'_2X$$

هذه المعاملات تختار وفقاً للقيود:

$$a'_2a_2 = 1$$

$$a'_1a_2 = 0$$

هو الأعظم، أما معاملات المركبة الثانية يوجد بواسطة مضروببات لاكرانج والتي تشتق نسبة V_2 إذإن تباين a_2 إلى

$$\frac{\partial}{\partial a_2} [a'_2Sa_2 + \ell_2(I - a'_2a_2)] + \mu a'_1a_2 = 2(s - \ell_2I)a_2 + \mu a_1$$

ومن شروط التعامد والشروط الطبيعية ان a'_1 وإذا كان الجانب الأيمن يساوي صفر وبالضرب المتقدم بـ $2a'_1Sa_2 + \mu = 0$.

الجزر الثاني يجب ان يحقق $\mu = 0$ ، لهذا فان $a'_1Sa_2 = 0$ لهذا فان

$$(S - \ell_2I)a_2 = 0 \quad \dots \quad (10)$$

اي ان الارتباط بين $COV(V_1, V_2)$ هو V_1 و V_2 والتباين المشترك بين $V = a'_1X$ وبصورة عامة فان المركبة الرئيسية الأولى والمركبة الرئيسية الثانية يساوي صفر.

إن لكل طريقة من طرائق التحليل العائلي عدة اعتبارات لوضع الأساس الذي يراد على أساسه عدد العوامل إذا ان عدد العوامل المستعملة يساوي عدد القيم الذاتية لمصفوفة الارتباط والتي Kaiser المهمة منها طريقة تزيد قيمتها على الواحد الصحيح، ولكي تكون معاملات مصفوفة العوامل المستخرجة سهلة التقدير وذات دلالة معنوية لابد من تدوير العوامل للحصول على التركيب البسيط لمصفوفة العوامل المستخلصة واختبار أكبر أو يساوي a_{11} معنوية التحييلات يستخرج الخطأ المعياري للتحييلات فإذا كانت تحييلات العامل الأول الخطأ المعياري لتحييلات العامل نفسه يقال: إنها معنوية والعكس صحيح إذ

$$S(a_{ip}) = (S(R_{xiyi})) \sqrt{\frac{k}{k+1-p}} \quad \dots \quad (11) \quad 2.2$$

2-2 Rotated Component Matrix^[4] مصفوفة العوامل المدورة

هناك طرائق عدة للحصول على مصفوفة العوامل المدورة وقد اعتمد البحث طريقة التدوير المتعامد أي S_p^2 وهي أكثر طرق التدوير شيوعاً وتعتمد تبسيط العوامل من خلال تباين التحييلات Varimax

$$S_p^2 = (1/n) \sum_{j=1}^n (a_{jp}^2)^2 - (1/n^2) (\sum_{j=1}^n (a_{jp}^2))^2 \quad \dots (12)$$

في المصفوفة المدورة وعندما يكون التباين أعظم ما يمكن يكون p للعمود z هو عنصر الصف a_{jp} إن العامل قابلية التفسير والتبسيط على أساس تحمياته تتجه حول الصفر والواحد فمقياس أعلى تبسيط (12) المصفوفة العامل الكامل يعرف بأنه تعظيم لمجموع التبسيطات للعوامل المفردة وإذا جمعت المعادلة لكل العوامل فليكن

$$S^2 = \sum_{p=1}^m S_p^2 = \frac{1}{n} \sum_{p=1}^m \sum_{j=1}^n (a_{jp}^4) - \frac{1}{n^2} \sum_{p=1}^m [\sum_{j=1}^n S_{jp}^2]^2 \quad \dots (13)$$

(يسمة مقياس (13) هو عدد المتغيرات، إن تعظيم المعادلة n وان p بالعامل z تمثل قيمة تشبع a_{jp} وإن بدلالة قيم (13) وبترجيح المعادلة \downarrow Kaiser Maximize General Inequality تعظيم التباين العام أعظم ما يمكن للحصول على أفضل V فان معيار الاقتران لتعظيم التباين هو جعل قيمة h_j^2 الشيوخ تحميلات للعوامل وكما يلي:

$$V = \frac{1}{N} \sum_{p=1}^m \sum_{j=1}^n (a_{jp} / h_j)^4 - \frac{1}{n} \sum_{p=1}^m [\sum_{j=1}^n a_{jp}^2 / h_j^2]^2 \quad \dots (14)$$

Kaiser. من قبل Normal Inequality مقياس المتباينة الطبيعية (14) وقد أطلق على المعادلة

2.3 الأنموذج اللوغاريتمي الخطي

2.3.1 تقدير القيمة المتوقعة [2,3,4,5,7,8]

فليكن فرضية الاستقلالية التامة بين المتغيرات الخمسة $I \times J \times K \times L \times M$ في جدول توافق ذي خمسة ابعاد في الأنموذج المشبع ذي خمسة ابعاد تعني ان كافة التفاعلات من الدرجة الثانية والثالثة والرابعة والخامسة تساوي صفر وهذا مرادف للفرض

$$H_0 : P_{ijklm} = P_{i...} P_{.j...} P_{..k..} P_{...l.} P_{....m} \quad \dots (15)$$

وإن تقدير الإمكانات الأعظم للقيمة المتوقعة يكون:

$$\hat{e}_{ijklm} = (n_{i...} n_{.j...} n_{..k..} n_{...l.} n_{....m}) / n^4 \quad \dots (16)$$

وبما أن هناك أنماط مختلفة من اختبارات الفروض في الجدول ذات الأكثر من بعدين غير نمط الاستقلالية التامة فلا يمكن دائماً الحصول على تقديرات الإمكانات الأعظم مباشرة وللتأكد من وجود تقدير مباشر للتكرار المتوقع نتبع الخوارزمية التالية:

: نرسم لكل مجموعة من المتغيرات التي تظهر سوية في كل التفاعلات في النموذج برمز واحد **الخطوة 1**
أي تعتبر بمثابة متغير واحد.

: نحذف المتغير الذي يظهر في كل التفاعلات في النموذج. **الخطوة 2**

: نحذف المتغير الذي يظهر مرة واحدة في التفاعلات في النموذج. **الخطوة 3**

عندما يتقرر حذف المتغيرات الداخلة في التفاعل أو عندما 2-3: نحذف التفاعلات تبعاً للخطوات **الخطوة 4**
يبقى لدينا متغير واحد في التأثير وعندما لا يعد التأثير تفاعلاً.

حتى: 1-4: تكرر الخطوات **الخطوة 5**

أ. يتم حذف كافة التفاعلات في النموذج وهذا معناه لا يمكن إيجاد تقدير القيم المتوقعة بصورة مباشرة.
ب. لا يمكن إجراء المزيد من الحذف وهذا معناه لا يوجد تقدير مباشر للقيم وعليه يتوجب إتباع طريقة التوليف النسبي المتكرر، وكمثال سنأخذ النموذج التالي:

$$\log e_{ijklm} = u + u_1 + u_2 + u_3 + u_4 + u_5 + u_{13} + u_{15} + u_{23} + u_{24} \\ + u_{34} + u_{234} + u_{135} \dots \quad (17)$$

لنموذج وبتطبيق الخطوات السابقة فليق [135][234] ويمكن استخدام الرمز

$$[234][135] \xrightarrow{\text{step 2}} [24][15] \xrightarrow{\text{step 3}}$$

وعليه نحذف كافة التأثيرات لظهور كل متغير مرة واحدة أي يوجد تقدير مباشر، اما بتطبيق الخطوات السابقة للنموذج فليق:

$$\log e_{ijklm} = u + u_1 + u_2 + u_3 + u_4 + u_5 + u_{12} + u_{13} + u_{14} + u_{24} \\ + u_{34} + u_{23} + u_{25} + u_{35} + u_{124} + u_{134} + u_{235} \dots \quad (18)$$

$$[124][134][235] \xrightarrow{\text{step 3}} [124][134][23]$$

وهنا لا يمكن حذف أي تأثير لأنه لا يوجد أي متغير في كل التفاعلات ولا يوجد أيضاً متغير يظهر في تفاعل واحد فقط وبذلك يجب استخدام طريقة التوليف النسبي المتكرر في التقدير.

بافتراض إمكانية تقدير التكرار المتوقع بالطريقة المباشرة نعمل الآتي:

أولاً: نبحث لكل متغير عن التفاعل ذي أعلى رتبة يحوي ذلك المتغير في النموذج اللوغاريتمي الخطي.

يعود n_{jkl} **ثانياً:** نحسب المجاميع الهامشية للمشاهدة للتكرارات والتي تعود للتفاعلات ذات أعلى رتبة مثلاً

n_{234} للتفاعل

ثالثاً: نحسب تقدير التكرار المتوقع للنموذج باستخدام المجاميع الهامشية للتكرارات للمشاهدة او المجاميع

الأخرى التي يمكن حسابها من هذه المجاميع.

فان تقدير التكرار المتوقع يكون: (17) ومن النموذج المعطى بالمعادلة

$$\hat{e}_{ijklm} = (n_{.jkl} n_{i.k.m}) / n \quad \dots (19)$$

التقدير بطريقة التوليف النسبي المتكرر 2.3.3

يمكن استخدام هذه الطريقة لإيجاد تقدير التكرار المتوقع لأي نموذج لوغاريتمي ولكونها طريقة معقدة فإن استخدامها يقتصر على النماذج التي لا يمكن التقدير فيها بالطريقة المباشرة ولتوضيح خطوات هذه الطريقة نجعل A0 كمثال ففي الخطوة (18) المعطى بالصيغة

ثم تعدل التقديرات الأولية بمجموعة خطوات i, j, k, l, m, o لكل قيم $\hat{e}_{ijklmo}^{(0)} = 1$

$$\text{الخطوة A1)} \quad \hat{e}_{ijklmo}^{(1)} = \frac{\hat{e}_{ijklmo}^{(0)} n_{ij...}}{\hat{e}_{ij...}^{(0)}}$$

$$\text{الخطوة A2)} \quad \hat{e}_{ijklmo}^{(2)} = \frac{\hat{e}_{ijklmo}^{(1)} n_{i.k...}}{\hat{e}_{i.k...}^{(1)}}$$

$$\text{الخطوة A3)} \quad \hat{e}_{ijklmo}^{(3)} = \frac{\hat{e}_{ijklmo}^{(2)} n_{..klm}}{\hat{e}_{..klm}^{(2)}}$$

$$\text{الخطوة A4)} \quad \hat{e}_{ijklmo}^{(4)} = \frac{\hat{e}_{ijklmo}^{(3)} n_{.j.lmo}}{\hat{e}^{(3).j.lmo}}$$

ونستمر بإعادة (A8) وبنفس الأسلوب نستمر بالخطوات إلأن نصل إلى نهاية الدورة الثانية في الخطوة الخطوات للدورات المتعاقبة ونتوقف عندما يكون الفرق بين تقدير القيم المتوقعة في الدورات المتعاقبة صغير جدا عندئذ نعتمد التقدير في الدورة الأخيرة.

بعد تقدير القيمة المتوقعة سواء بالطريقة المباشرة أم بالطريقة أعلاه يتم اختبار حسن مطابقة الأنموذج يتوزعان تقريبا مربع كأي بدرجة حرية مساوية إلى عدد G^2 ، χ^2 للبيانات باستخدام: اختبار مربع كأي الخلايا في الجدول - عدد المعلومات المقدرة.

3. الجانب التطبيقي

يضطر الطلاب إلى العمل وترك المدرسة ليتمكنوا من العيش نظرا للعديد من العوامل التي هي السبب في ترك المدرسة وقد تم تصميم استمارة استبانة حول المتغيرات الخاصة بترك المدرسة ووزعت على الطلبة سنة أي التاركيين للمدارس الابتدائية 18-6 من التاركيين المدرسة للأعمار من 300 وبحجم عينة تتألف من

وزعت على جانبي الكرخ والرصافة بشكل متساوي وتم استخدام البرنامج 2014 والمتوسطة والإعدادية عا
في التحليل. SPSS الإحصائي الجاهز

3.1 متغيرات البحث

تألفت استمارة الاستبانة من المتغيرات التالية:

الأسئلة العامة:

X₁. () العمر

X₂. () دخل الأسرة الشهري ضعيف () ، متوسط () ، جيد ()

X₃. () هل الوالدين على قيد الحياة نعم () ، كلا ()

X₄. () انفصال الوالدين نعم () ، كلا ()

X₅. () نوع السكن ملك () ، إيجار () ، أخرى ()

X₆. () التحصيل الدراسي للأب لا يقرأ ولا يكتب () ، ابتدائية () ، متوسطة () ،

ثانوية () ، جامعية () ، أخرى () .

X₇. () التحصيل الدراسي للام لا يقرأ ولا يكتب () ، ابتدائية () ، متوسطة () ،

ثانوية () ، جامعية () ، أخرى () .

X₈. () تقدير الطالب في آخر سنة دراسية ضعيف () ، متوسط () ، جيد ()

جيد جدا () ، امتياز () .

| الأسئلة الخاصة | نعم | كلا |
|---|-----|-----|
| هل وجود مشاكل أسرية تدفعك إلى ترك المدرسة X ₉ | | |
| هل أنت تعمل X ₁₀ | | |
| هل العمل سبب لترك المدرسة X ₁₁ | | |
| هل للأهل دور بترك المدرسة X ₁₂ | | |
| هل أجور السكن العالية تدفعك لترك المدرسة X ₁₃ | | |
| تأثير الأصدقاء سبب بترك المدرسة X ₁₄ | | |
| هل ارتفاع أجور المدارس الأهلية سبب بترك المدرسة X ₁₅ | | |
| هل أجور التدريس الخصوصي سبب بترك الطالب المدرسة X ₁₆ | | |
| هل صعوبة الحصول على تعيين سبب بترك المدرسة X ₁₇ | | |
| هل التهجير سبب بترك المدرسة X ₁₈ | | |
| هل بعد المدرسة عن سكن الطالب سبب بترك المدرسة X ₁₉ | | |
| إعالة الأسرة سبب بترك المدرسة X ₂₀ | | |
| الظروف الأمنية سبب بترك المدرسة X ₂₁ | | |
| الإعاقة البدنية سبب بترك المدرسة X ₂₂ | | |
| الرسوب المتكرر للطالب سبب بترك المدرسة X ₂₃ | | |

| | | |
|--|--|--|
| | | عدم فهم أسلوب المدرس سبب بترك المدرسة X_{24} |
| | | عدم الرغبة بالتعليم سبب بترك المدرسة X_{25} |

(1) جدول رقم

التباين والتباين الإجمالي والقيم الذاتية

| Component | Initial Eigenvalues | | | Extraction sums of squared loadings | | |
|-----------|---------------------|---------------|--------------|-------------------------------------|---------------|--------------|
| | Total | % of Variance | Cumulative % | Total | % of variance | Cumulative % |
| 1 | 4.492 | 17.969 | 17.969 | 4.492 | 17.969 | 17.969 |
| 2 | 4.495 | 9.978 | 27.947 | 2.495 | 9.978 | 27.947 |
| 3 | 2.179 | 8.718 | 36.664 | 2.179 | 8.718 | 36.664 |
| 4 | 1.935 | 7.738 | 44.402 | 1.935 | 7.738 | 44.402 |
| 5 | 1.567 | 6.267 | 50.670 | 1.567 | 6.267 | 50.670 |
| 6 | 1.270 | 5.078 | 55.748 | 1.270 | 5.078 | 55.748 |
| 7 | 1.183 | 4.732 | 60.480 | 1.183 | 4.732 | 60.480 |
| 8 | 1.000 | 4.002 | 64.482 | 1.000 | 4.002 | 64.482 |
| 9 | .980 | 3.919 | 68.401 | | | |
| 10 | .824 | 3.296 | 71.696 | | | |
| 11 | .784 | 3.137 | 74.833 | | | |
| 12 | .767 | 3.067 | 77.900 | | | |
| 13 | .712 | 2.850 | 80.750 | | | |
| 14 | .668 | 2.671 | 83.421 | | | |
| 15 | .563 | 2.253 | 85.674 | | | |
| 16 | .501 | 2.004 | 87.678 | | | |
| 17 | .491 | 1.965 | 89.643 | | | |
| 18 | .455 | 1.819 | 91.462 | | | |
| 19 | .435 | 1.740 | 93.202 | | | |
| 20 | .396 | 1.584 | 94.786 | | | |
| 21 | .343 | 1.371 | 96.157 | | | |
| 22 | .302 | 1.209 | 97.367 | | | |

| | | | | | | |
|----|------|-------|--------|--|--|--|
| 23 | .272 | 1.087 | 98.454 | | | |
| 24 | .217 | .866 | 99.320 | | | |
| 25 | .170 | .680 | 100.00 | | | |

(2) جدول رقم

Component Matrix مصفوفة المركبات

| | Component | | | | | | | |
|-----|-----------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 |
| X1 | -.384 | .540 | -.191 | -.172 | .009 | .406 | .078 | .257 |
| X2 | .452 | .115 | -.200 | -.208 | -.124 | .211 | .161 | .318 |
| X3 | .025 | .101 | .561 | -.190 | -.020 | -.392 | -.102 | .282 |
| X4 | .093 | .284 | .014 | -.287 | .696 | -.322 | -.124 | -.145 |
| X5 | -.368 | -.551 | .197 | .127 | .111 | .256 | -.092 | .013 |
| X6 | -.315 | .045 | .563 | .367 | .261 | .303 | -.020 | .078 |
| X7 | -.302 | .016 | .553 | .469 | .336 | .069 | -.150 | .116 |
| X8 | -.444 | .423 | -.012 | .347 | -.258 | -.155 | -.053 | -.032 |
| X9 | .489 | .285 | .097 | -.084 | .426 | -.090 | -.124 | .143 |
| X10 | .582 | -.599 | -.107 | .224 | .025 | -.251 | -.035 | -.027 |
| X11 | .685 | -.309 | -.255 | .257 | .027 | -.135 | .092 | .120 |
| X12 | .655 | .059 | -.090 | .128 | .312 | -.067 | -.004 | .236 |
| X13 | .478 | .219 | -.170 | .284 | -.001 | -.021 | -.449 | .062 |
| X14 | .252 | -.385 | .378 | -.019 | -.084 | .085 | .283 | .162 |
| X15 | .479 | .292 | .172 | .117 | -.226 | .222 | -.479 | -.152 |
| X16 | .595 | .232 | .263 | .029 | -.204 | .330 | -.141 | .035 |
| X17 | .519 | .204 | .336 | .049 | -.208 | .036 | .104 | .191 |
| X18 | .267 | .298 | .367 | .184 | -.229 | -.340 | .220 | .037 |
| X19 | .183 | .677 | -.079 | .067 | -.051 | -.099 | .159 | -.393 |
| X20 | .534 | -.017 | -.383 | .418 | -.025 | .173 | .005 | .020 |
| X21 | .363 | .075 | .344 | .345 | -.047 | .036 | .475 | -.354 |
| X22 | .244 | .148 | -.115 | .090 | .559 | .320 | .371 | -.127 |
| X23 | .476 | -.179 | .133 | -.479 | .057 | .305 | -.125 | -.176 |
| X24 | .300 | .115 | .296 | -.606 | -.084 | -.010 | .173 | .103 |
| X25 | .303 | -.279 | .352 | -.278 | -.060 | .063 | -.201 | -.437 |

(3) جدول رقم

Rotated Component Matrix مصفوفة تدوير المركبات

| | Component | | | | | | | |
|-----|-----------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 |
| X1 | -.741 | .004 | -.031 | -.270 | .032 | -.137 | .257 | -.185 |
| X2 | .036 | .161 | -.308 | .050 | .048 | -.006 | .594 | -.086 |
| X3 | -.020 | -.016 | .158 | .055 | .163 | .071 | .082 | .734 |
| X4 | -.079 | -.083 | -.047 | .104 | .848 | -.027 | -.213 | .078 |
| X5 | .104 | -.253 | .502 | .157 | -.300 | -.332 | -.132 | -.102 |
| X6 | -.203 | -.004 | .817 | -.044 | -.017 | .092 | -.015 | .013 |
| X7 | -.047 | .037 | .829 | -.167 | .091 | .040 | -.152 | .139 |
| X8 | -.347 | .112 | .054 | -.522 | -.200 | .188 | -.309 | .110 |
| X9 | .104 | .277 | .015 | .077 | .636 | .065 | .228 | .087 |
| X10 | .886 | .074 | -.085 | .151 | -.011 | -.019 | .030 | -.041 |
| X11 | .744 | .180 | -.189 | -.031 | .086 | .075 | .273 | -.166 |
| X12 | .425 | .280 | -.042 | -.039 | .458 | .066 | .364 | -.073 |
| X13 | .237 | .684 | -.089 | -.136 | .196 | -.037 | .010 | -.050 |
| X14 | .317 | -.180 | .224 | .281 | -.186 | .142 | .369 | .151 |
| X15 | -.021 | .796 | .005 | .234 | -.009 | .140 | .011 | .039 |
| X16 | .012 | .595 | .041 | .290 | -.013 | .251 | .380 | .027 |
| X17 | .111 | .326 | .025 | .102 | .011 | .369 | .438 | .246 |
| X18 | .096 | .128 | -.003 | -.138 | .023 | .575 | .110 | .398 |
| X19 | -.293 | .250 | -.292 | -.109 | .251 | .591 | -.143 | -.125 |

| | | | | | | | | |
|-----|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| X20 | .420 | .404 | -.128 | -.167 | .004 | .105 | .213 | -.444 |
| X21 | .215 | .009 | .186 | .138 | -.037 | .776 | .076 | -.143 |
| X22 | .001 | -.111 | .150 | .066 | .456 | .232 | .238 | -.559 |
| X23 | .062 | .160 | -.127 | .727 | .121 | -.079 | .223 | -.063 |
| X24 | -.162 | -.084 | -.229 | .446 | .153 | .132 | .394 | .351 |
| X25 | .157 | .127 | .016 | .719 | -.041 | .089 | -.175 | .111 |

(4 جدول رقم)

Communalities قيم الشيوخ

| المتغيرات | Initial | Extraction |
|-----------|---------|------------|
| X1 | 1.000 | .743 |
| X2 | 1.000 | .487 |
| X3 | 1.000 | .606 |
| X4 | 1.000 | .797 |
| X5 | 1.000 | .580 |
| X6 | 1.000 | .719 |
| X7 | 1.000 | .771 |
| X8 | 1.000 | .591 |
| X9 | 1.000 | .562 |
| X10 | 1.000 | .824 |
| X11 | 1.000 | .737 |
| X12 | 1.000 | .614 |
| X13 | 1.000 | .592 |
| X14 | 1.000 | .476 |
| X15 | 1.000 | .710 |
| X16 | 1.000 | .649 |
| X17 | 1.000 | .518 |
| X18 | 1.000 | .546 |
| X19 | 1.000 | .695 |
| X20 | 1.000 | .637 |
| X21 | 1.000 | .729 |
| X22 | 1.000 | .671 |
| X23 | 1.000 | .648 |
| X24 | 1.000 | .605 |
| X25 | 1.000 | .611 |

(5) جدول رقم

Total Variance Explainedالتباين والتباين الإجمالي

| Component | Rotation Sums of Squared Loadings | | |
|-----------|-----------------------------------|---------------|--------------|
| | Total | % of Variance | Cumulative % |
| 1 | 2.802 | 11.209 | 11.209 |
| 2 | 2.203 | 8.812 | 20.021 |
| 3 | 2.066 | 8.262 | 28.283 |
| 4 | 2.020 | 8.080 | 36.363 |
| 5 | 1.896 | 7.582 | 43.945 |
| 6 | 1.814 | 7.256 | 51.201 |
| 7 | 1.717 | 6.867 | 58.068 |
| 8 | 1.603 | 6.413 | 64.482 |

3.2 تحليل البيانات

وجد Component (Principal) بعد تحليل مصفوفة الارتباط باستعمال طريقة تحليل المركبات الرئيسية (أن هناك ثمانية عوامل رئيسية تؤثر على ظاهرة ترك الدراسة والتي تمثلها القيم القاعدية أكبر من الواحد من إجمالي التباين أما تفسير كل مركبة 64.482%، إذ فسرت مانسبته (1) الصحيح والمعطاة في جدول وكما يلي: (3)) وموضحة في جدول (varimax) فيتم من خلال مصفوفة المركبات المدورة بطريقة المركبة الأولوتأتي في المرتبة الأولى وتعد من أهم العوامل المؤثرة على ترك الدراسة إذ فسرت العمل $x10$ ، -0.741، العمر وبتحميل مقداره 1% من إجمالي التباين وتألفت من المتغيرات 17.969 مانسبته، ويمكن تسمية هذه 0.744 هل العمل سبب ترك الدراسة وبتحميل مقداره $x11$ ، 0.886 وبتحميل مقداره المركبة بمركبة العمل سبب ترك المدرسة والإشارة السالبة للعمر تفسر العمر يتناسب عكسيا مع العمل. ولأهمية المتغيرات الداخلة تم استخدام جدول توافق ذي ثلاثة أبعاد فيما إذا كانت هناك علاقة بين المتغيرات هل أنت تعمل، ترك الدراسة سببه العمل، الجنس والجدول التالي يمثل النماذج اللوغاريتمية الخطية المستخدمة في أسلوب الخطوات المتسلسلة -الحذف الخلفي.

(6) جدول رقم

النماذج اللوغاريتمية الخطية المستخدمة في أسلوب الخطوات المتسلسلة - الحذف الخلفي

| | الرمز | d.f | G^2 |
|---|--|--------------|--------|
| 1 | الانموذج المشبع $u+u_1+u_2+u_3+u_{12}+u_{13}+u_{23}+u_{123}$ | [123] | 0 |
| 2 | الانموذج النهائي $u+u_1+u_2+u_3+u_{12}+u_{13}+u_{23}$ | [12][13][23] | 6 |
| | | | 6.7186 |

تأثير المتغير $u_2(j)$ يمثل تأثير المتغير الأول هل أنت تعمل ، $u_1(i)$ وقد تم وضع الرموز التالية للمتغيرات $i=1,2, j=1,2, k=1,2$. $u_3(k)$ الثاني ترك الدراسة سببه العمل،

(7) جدول رقم

مع مستوى المعنوية المشاهد للتفاعلات في النموذج قبل النهائي والنموذج G^2 قيم اختبار نسبة الإمكان النهائي في أسلوب الخطوات المتسلسلة

| | | | | | | |
|--|----|---------|-----------|--------|----------|--------------|
| IF deleted simple Effect | DF | L.R. | Chisquare | change | probiter | |
| X2*x12*x13(u123) | 2 | 5.842 | .423 | 5 | | step1 |
| The best model has generating class | | | | | | |
| X2*x12(u12) | | | | | | |
| | | | | | | X2*x13(u13) |
| | | | | | | X12*x13(u23) |
| Likelihood ratio chi square =5.842 df=2 p=.423 | | | | | | |
| If deleted simple effect is | | | | | | |
| X2*x12 | 2 | 26.386 | 0.025 | 0.025 | 0.025 | 2 |
| X12 | 2 | 131.26 | 0.000 | 0.000 | 0.000 | 2 |
| X13 | 2 | 212.223 | 0.006 | 0.006 | 0.006 | 2 |

أي لا 0.423 بمستوى معنوية مشاهد ($G^2=5.842$) نلاحظ ان قيمة اختبار نسبة الإمكان 7 من الجدول)
 $(\chi^2 = 5.732)$ يلائم العلاقة بين المتغيرات وقيمة اختبار مربع كاي 2 نرفض الفرضية القائلة بلأنموذج)
 0.05. بمستوى معنوية مشاهد لكل التأثيرات في الخطوة الأخيرة هو أقل من
 % من إجمالي التباين وتألفت من المتغيرات 9.978 المركبة الثانية وتأتي في المرتبة الثانية وتفسر مانسبته
 ارتفاع أجور المدارس الأهلية وبتحميل مقداره 0.684، x15، أجور السكن العالية وبتحميل مقداره x13
 ، ويمكن تسمية هذه المركبة بمركبة ارتفاع 0.595 أجور التدريس الخصوصي وبتحميل مقداره x16، 0.796
 الأجور إذا ارتفاع أجور المدارس الأهلية وأجور التدريس الخصوصي وأجور السكن هي سبب قوي لترك
 المدرسة. ولأهمية المتغيرات الداخلة تم استخدام جدول التوافق ذي ثلاثة أبعاد فيما إذا كانت هناك علاقة بين
 ، وأجور التدريس الخصوصي X15، ارتفاع أجور المدارس الأهلية X13 المتغيرات أجور السكن العالية
 X16.

8 جدول رقم)

الانماذج اللوغاريتمية الخطية المستخدمة في أسلوب الخطوات المتسلسلة - الحذف الخلفي

| الانموذج اللوغاريتمية الخطية | الرمز | d.f | G^2 |
|--|--------------|-----|-------|
| الأنموذج المشبع $u+u_1+u_2+u_3+u_{12}+u_{13}+u_{23}+u_{123}$ | [123] | 0 | 0.000 |
| الأنموذج النهائي $u+u_1+u_2+u_3+u_{12}+u_{13}+u_{23}$ | [12][13][23] | 6 | 7.342 |

تأثير المتغير $u_2(j)$ يمثل تأثير المتغير الأول أجور السكن العالية، $u_1(i)$ ووقد تم وضع الرموز التالية للمتغيرات
 يمثل تأثير المتغير الثالث أجور التدريس الخصوصي وان $u_3(k)$ الثاني ارتفاع أجور المدارس الأهلية،
 $i=1,2, j=1,2, k=1,2$.

(9) جدول رقم

مع مستوى المعنوية المشاهد للتفاعلات في النموذج قبل النهائي والنموذج G^2 قيم اختبار نسبة الإمكان النهائي في أسلوب الخطوات المتسلسلة

| IF deleted simple Effect | DF | L.R. | Chisquare | change | probiter |
|--|----|--------|-----------|--------------|----------|
| X13*x15*x16(u123) | 2 | 6.872 | .462 | 6 | |
| step1 | | | | | |
| The best model has generating class | | | | | |
| X13*x15(u12) | | | | | |
| | | | | X13*x16(u13) | |
| | | | | X15*x16(u23) | |
| Likelihood ratio chi square =6.872 df=2 p=.462 | | | | | |
| If deleted simple effect is | | | | | |
| X13*x15 | 2 | 7.323 | 0.034 | 2 | x13*x16 |
| | 2 | 43.232 | 0.000 | 2 | |
| X15*X16 | 2 | 11.332 | 0.0052 | 2 | |

أي لا 0.462 بمستوى معنوية مشاهد $G^2=6.872$ نلاحظ أن قيمة اختبار نسبة الإمكان 9 من الجدول) $\chi^2 = 7.224$ يلانم العلاقة بين المتغيرات وقيمة اختبار مربع كاي (2) نرفض الفرضية القائلة بان النموذج وان مستوى المعنوية المشاهد لكل التأثيرات في الخطوة الأخيرة هو اقل $P=0.432$ بمستوى معنوية مشاهد 0.05.

% من إجمالي التباين وتألقت من 8.718 المركبة الثالثة وتأتي في المرتبة الثالثة وتفسر مانسبته التحصيل الدراسي للام وبتحميل مقداره x7 ، 0.817 التحصيل الدراسي للأب وبتحميل مقداره x6 المتغيرات ،ويمكن تسمية المركبة بمركبة التحصيل الدراسي للأبوينفالأبوان المتعلمان يحثون أبنائهم على الدراسة 0.829 وإكمال التعليم في حين إن الأبوين غير المتعلمين لا يهتمون بتعليم أبنائهم فترك ابنهم الدراسة لا يهتمهم. % من إجمالي التباين وتتألف من المتغيرات 7.738 المركبة الرابعة وتأتي في المرتبة الرابعة وتفسر مانسبته عدم فهم أسلوب المدرس سبب ترك x24 ، 0.727 الرسوب المتكرر سبب ترك الدراسة وبتحميل مقداره x23 ، ويمكن تسمية هذه المركبة 0.714 عدم الرغبة بالتعليم وبتحميل مقداره x25 ، 0.446 الدراسة وبتحميل مقداره بمركبة الرسوب المتكرر وعدم الفهم وبالتالي عدم الرغبة بالتعليم.

من إجمالي التباين وتتألف من 6.267% المركبة الخامسة وتأتي في المرتبة الخامسة وفسرت مانسبته ، 0.636 وجود مشاكل أسرية وبتحميل مقداره x9 ، 0.848 انفصال الوالدين وبتحميل مقداره x4 المتغيرات ، الإعاقة ويمكن تسمية هذه المركبة بمركبة 0.458 هل للأهل سبب بترك الدراسة وبتحميل مقداره x12 انفصال الوالدين أي المشاكل الأسرية وأسرة غير منسجمة ودور الأهل هي السبب بترك الدراسة، ولأهمية هذه

المتغيرات تم استخدام جدول التوافق ذي ثلاثة أبعاد فيما إذا كانت هناك علاقة بين المتغيرات هل الوالدان X12 وهل للأهل سبب بترك الدراسة X9 ووجود مشاكل أسرية X4 منفصلان .

(10) جدول رقم

النماذج اللوغاريتمية الخطية المستخدمة في أسلوب الخطوات المتسلسلة - الحذف الخلفي

| الانموذج اللوغاريتمي الخطي | الرمز | d.f | G ² |
|---|--------------|-----|----------------|
| الانموذج المشبع u+u ₁ +u ₂ +u ₃ +u ₁₂ +u ₁₃ +u ₂₃ +u ₁₂₃ | [123] | 0 | 0.000 |
| الانموذج النهائي u+u ₁ +u ₂ +u ₃ +u ₁₂ +u ₁₃ +u ₂₃ | [12][13][23] | 6 | 8.323 |

تأثير (j) u₂ يمثل تأثير المتغير الأول هل الوالدان منفصلان ؟ (i) u₁ وقد تم وضع الرموز التالية للمتغيرات يمثل تأثير المتغير الثالث هل للأهل سبب بترك المدرسة وان u₃(k) المتغير الثاني وجود مشاكل أسرية، i=1,2، j=1,2، k=1,2.

(11) جدول رقم

مع مستوى المعنوية المشاهد للتفاعلات في الانموذج قبل النهائي والانموذج G² قيم اختبار نسبة الإمكان النهائي في أسلوب الخطوات المتسلسلة

| | | | | | | | |
|--|---|-------|-------|---|--------|--------|--|
| IF deleted simple Effect DF L.R. Chisquare change probiter | | | | | | | |
| X4*x9*x12(u123) | 2 | 8.667 | .421 | 7 | | | step1 |
| The best model has generating class | | | | | | | |
| X4*x9(u12) | | | | | | | |
| | | | | | | | X4*x12(u13) |
| | | | | | | | X9*x12(u23) |
| | | | | | | | Likelihood ratio chi square =8.667 df=2 p=.421 |
| | | | | | | | If deleted simple effect is DF L.R chisquare change probiter |
| X4*x9 | 2 | 8.432 | 0.023 | 2 | x4*x12 | 12.654 | 0.000 2 |
| | | | | | X9*X12 | 2 | 13.776 0.032 2 |

أي لا 0.421 بمستوى معنوية مشاهد G²=8.667 نلاحظ أن قيمة اختبار نسبة الإمكان (11) من الجدول $\chi^2 = 8.773$) يلانم العلاقة بين المتغيرات وقيمة اختبار مربع كاي 2 نرفض الفرضية القائلة بان الانموذج (وان مستوى المعنوية المشاهد لكل التأثيرات في الخطوة الأخيرة هو اقل من 0.409 بمستوى معنوية مشاهد 0.05.

التهجير x18% وتتألف من المتغيرات 5.078 المركبة السادسة وتأتي في المرتبة السادسة وتفسر مانسبته 0.591 ، بعد المدرسة عن سكن الطالب وبتحميل مقداره x19 ، سبب ترك الدراسة وبتحميل مقداره ، ويمكن تسمية المركبة بمركبة الظروف الأمنية والتي سببها 0.776 الظروف الأمنية وبتحميل مقداره x21 التهجير وعدم وجود مدارس قريبة، ولأهمية هذه المركبة تم استخدام جدول توافق ثلاثي الابعاد يتكون من ، الظروف الأمنية سبب X19، بعد المدرسة عن سكن الطالب X18 المتغيرات التهجير سبب ترك الدراسة ، X21 بترك المدرسة .

الأنموذج المشيع والأنموذج النهائي فى أسلوب الخطوات المتسلسلة

| الأنموذج اللوغاريتمي الخطي | الرمز | d.f | G ² |
|--|--------------|-----|----------------|
| الأنموذج المشبع $u+u_1+u_2+u_3+u_{12}+u_{13}+u_{23}+u_{123}$ | [123] | 0 | 0.000 |
| الأنموذج النهائي $u+u_1+u_2+u_3+u_{12}+u_{13}+u_{23}$ | [12][13][23] | 6 | 8.323 |

تأثير $u_2(j)$ يمثل تأثير المتغير الأول التهجير سبب ترك المدرسة، $u_1(i)$ وقد تم وضع الرموز التالية للمتغيرات
يمثل تأثير المتغير الثالث الظروف الأمنية سبب بترك $u_3(k)$ المتغير الثاني بعد المدرسة عن سكن الطالب،
 $i=1,2, j=1,2, k=1,2$. المدرسة وان

(13 جدول رقم)

مع مستوى المعنوية المشاهد للتفاعلات في النموذج قبل النهائي والنموذج G^2 قيم اختبار نسبة الإمكان النهائي في أسلوب الخطوات المتسلسلة

| | | | | | |
|-------------------------------------|----|-------|-----------|--------|---|
| IF deleted simple Effect | DF | L.R. | Chisquare | change | probiter |
| X18*x19*x21(u123) | 2 | | 9.323 | | .433 7 |
| step1 | | | | | |
| The best model has generating class | | | | | |
| X18*x19(u12) | | | | | |
| | | | | | X18*x21(u13) |
| | | | | | X19*x21(u23) |
| | | | | | Likelihood ratio chi square =9.323df=2 p=.433 |
| If deleted simple effect is | DF | L.R. | chisquare | change | probiter |
| X18*x19 | 2 | 6.343 | 0.032 | 2 | x18*x21 2 |
| | | | | | 16.243 0.000 2 |
| | | | | | X19*X212 13.325 0.033 2 |

،أي لا 0.433 بمستوى معنوية مشاهد $G2=9.323$ نلاحظ أن قيمة اختبار نسبة الإمكان (13) من الجدول $\chi^2 = 8.254$ يلائم العلاقة بين المتغيرات وقيمة اختبار مربع كاي (2) نرفض الفرضية القائلة بأن النموذج 0.05. وأن مستوى المعنوية المشاهد لكل التأثيرات الأخيرة هو اقل من $P=0.322$ بمستوى معنوية مشاهد

% من إجمالي التباين وتتألف من 4.732 المركبة السابعة وتأتي في المرتبة السابعة وتفسر ما نسبته صعوبة الحصول على تعيين وبتحميل 0.594×17 دخل الأسرة الشهري وبتحميل مقداره 0.438 يمكن تسمية المركبة بمركبة دخل الأسرة الشهري، أي انخفاض دخل الأسرة وعدم الحصول 0.438 مقداره على تعيين يدفع الطالب لترك المدرسة والعمل لتحسين دخل الأسرة الشهري.

% وتتألف من المتغيرات 4.002 المركبة الثامنة وتأتي في المرتبة الأخيرة وتفسر ما نسبته

، الإعاقة 0.444-إعالة الأسرة وبتحميل مقداره 20x، 0.734هل الوالدين على قيد الحياة وبتحميل مقداره X3 ، ويمكن تسمية هذه المركبة بمركبة الوالدين على قيد 0.559-البدنية سبب بترك الدراسة وبتحميل مقداره الحياة أي وفاة احد الأبوين خصوصا الوالد يجعل الطالب معيل لأسرته ويترك المدرسة.

الاستنتاجات والتوصيات

4 . الاستنتاجات .

- 1 . عند تحليل البيانات الخاصة بترك الدراسة وبعد تحليل مصفوفة الارتباط باستعمال طريقة تحليل المركبات الرئيسية وجد ان هناك ثمانية عوامل رئيسة تؤثر على ظاهرة ترك الدراسة وترمز لها بالقيم القاعدية أكبر % من إجمالي التباين 64.482من الواحد الصحيح إذ فسرت ما نسبته
- 2 % من إجمالي التباين 17.969. المركبة الأولى مركبة العمل سبب ترك المدرسة وفسرت مانسبته
- 3 . المركبة الثانية مركبة ارتفاع الأجور إذ ارتفاع أجور المدارس الأهلية وأجور التدريس الخصوصي وأجور % من إجمالي التباين 9.978السكن هي سبب قوي لترك المدرسة وفسرت مانسبته
- 4 . المركبة الثالثة مركبة التحصيل الدراسي للأبوين فالأبوان المتعلم ان يحثون أبنائهم على الدراسة وإكمال التعليم في حين إن الأبوين غير المتعلمين لا يهتمون بتعليم أبنائهم وبالتالي ترك المدرسة وفسرت مانسبته % من إجمالي التباين 8.718
- 5 % 7.738. المركبة الرابعة مركبة الرسوب المتكرر وعدم فهم الدرس سبب لترك المدرسة وفسرت مانسبته من إجمالي التباين.
- 6 . المركبة الخامسة مركبة انفصال الوالدين أي المشاكل الأسرية وأسرة غير منسجمة ودور الأهل هي السبب % من إجمالي التباين 6.267بترك المدرسة، وتفسر مانسبته
- 7 . المركبة السادسة مركبة الظروف الأمنية والتي سببها التهجير وعدم وجود مدارس قريبة، وتفسر مانسبته % من إجمالي التباين 5.078
- 8 . المركبة السابعة مركبة دخل الأسرة الشهري، أي انخفاض دخل الأسرة وعدم الحصول على تعيين يدفع % من إجمالي 4.732الطالب لترك المدرسة والعمل لتحسين دخل الأسرة الشهري. وتفسر مانسبته التباين.
- 9 . المركبة الثامنة مركبة الوالدين على قيد الحياة أي وفاة أحد الأبوين خصوصا الوالد يجعل الطالب معيل % من إجمالي التباين 4.002لأسرته ويترك المدرسة، وتفسر مانسبته

- (يلائم العلاقة بين المتغيرات، هل أنت تعمل، ترك الدراسة 2. لا يتم رفض الفرضية القائلة بأن النموذج (10) $p=0.432$ بمستوى معنوية مشاهد $\chi^2 = 7.321$ سببه العمل، الجنس وقيمة اختبار مربع كاي
- يلائم العلاقة بين المتغيرات أجور السكن العالية وارتفاع أجور (2). لا نرفض الفرضية القائلة بلأنموذج 11 بمستوى معنوية $\chi^2 = 7.224$ المدارس الأهلية وأجور التدريس الخصوصي وقيمة اختبار مربع كاي $p=0.432$ مشاهد
- يلائم العلاقة بين المتغيرات هل الوالدان منفصلان ووجود (2) . لا يتم رفض الفرضية القائلة بلأنموذج (12) بمستوى معنوية $\chi^2 = 8.773$ مشاكل أسرية؟ وهل للأهل سبب بترك المدرسة؟ وقيمة اختبار مربع كاي $p=0.409$. مشاهد
- يلائم العلاقة بين المتغيرات التهجير سبب بترك المدرسة (2). لا يتم رفض الفرضية القائلة بأن النموذج 13 وبعد المدرسة عن سكن الطالب والظروف الأمنية سبب بترك المدرسة وقيمة اختبار مربع كاي $p=.322$ بمستوى معنوية مشاهد $\chi^2 = 8.254$.

5. التوصيات .

- بناء" على ماجاء من استنتاجات ندرج أدناه التوصيات التالية:
- 1 . حث الطالب على أهمية التعليم وإكمال الدراسة وإبعاده عن المشاكل الأسرية التي تشوش على الطالب
 - 2 . ضرورة تواجد مدارس في المناطق البعيدة خصوصا في الأطراف لكون بعد المدرسة عن السكن تدفع بالطالب لترك المدرسة.
 - 3 . متابعة الأهل للطالب وحثه على الدراسة وتشجيعه عليها ومساعدته في فهم ما يحتاج منه للفهم كون رسوب الطالب المتكرر يدفعه لترك المدرسة.
 - 4 . تفعيل قانون إلزامية التعليم في المراحل الابتدائية ووضع آليات للمتابعة والتنفيذ على مستوى المدرسة.
 - 5 . مساعدة الأسر الفقيرة مادياً لتغطية النفقات الدراسية وتوفير مستلزمات التعليم لأبنائها.

المصادر

1. Anderson, T.W.(1984),"An introduction multivariate statistical analysis john wiley&sons,new York U.S.A.
2. Bishop, Y.M.M&Fienberg,S.E.,1976,"Discrete Multivariate Analysis theory and practice",Cambridge,London.
- 3.Dipankar Bandy Dpadhyay,ph.D,2011, introduction to log –linear models,university of south Carolina.
- 4 Everitt,B.S.,(1977),"The analysis and contingency tables", john wiley&sons.

5. Fienberg, S. (1980), "The analysis of cross classified Categorical data", Second edition, press, Cambridge.
6. Morrison, D. F., (1976), "Multivariate statistical method McGraw Hill, New York.
7. Norusis, M., (1986) "User Guide SPSS/PC⁺ for IBM" Chicago Manual.
8. SPSS Manual 7.5, (1997), "Advanced Statistics" INC.
9. Smith & Lindsay, (2002), "A tutorial on principle component analysis", scholarly articles for tutorial on principle components analysis.
10. Timm, N., (1975), "Multivariate analysis with application education and psychology.
11. Timm, N., (2002), "Applied multivariate statistical analysis", Springer texts in statistics, Springer-Verlag, New York, Berlin Heidelberg.
12. <http://ocw.jhsph.edu/courses/statisticspsychosocialresearch/pdfs/lecture8.pdf>.
13. <http://documents.software.dell.com/statistics/textbook/principal-components-factor-analysis>.
14. <http://www.hawaii.edu/powerkills/ufa.htm>.