

تحليل مشكلة التعدد الخطى وتأثيرها على نموذج الانحدار الخطى المتعدد

فاطمة سالم محمد اقويدر^{1*}, حنان يونس اجويلي², صفاء عبدالله عتيق³
قسم الإحصاء، كلية الآداب والعلوم، جامعة بنغازي، المرج، ليبيا^{1,2,3}

Analysis of the Multicollinearity Problem and Its Impact on the Multiple Linear Regression Model

Fatima Aqwaider^{1*}, Hanan Ajwaili², Safa Atiq³

^{1,2,3}Department of Statistics, College of Arts and Sciences, University of Benghazi,
Al Marj, Libya

*Corresponding author: fatimaekwder@gmail.com

Received: December 17, 2025 | Accepted: January 25, 2026 | Published: February 3, 2026

Copyright: © 2026 by the authors. Submitted for possible open access publication under the terms and conditions of the Creative Commons Attribution (CC BY) license (<https://creativecommons.org/licenses/by/4.0/>).

الملخص:

هدفت هذه الدراسة إلى التعرف على مشكلة التعدد الخطى و اهم الاختبارات المستخدمة في الكشف عن مشكلة التعدد الخطى ومعرفة اسباب هذه المشكلة وتم في هذه الدراسة استخدام بيانات دراسة سابقة حيث تم جمع بياناتها عن طريق الاستبيان وبعد جمع البيانات وتحليلها تبين ان هذه البيانات تعانى من مشكلة التعدد الخطى وفي هذه الدراسة سوف يتم تحليل البيانات واستخدام اختبارات الكشف عن مشكلة التعدد الخطى والمقارنة بين نتائج هذه الاختبارات أظهرت نتائج التحليل الإحصائى للنموذج وجود مشكلة تعدد خطى بين المتغيرات التوضيحية، حيث بينت الاختبارات الثلاثة اختبار Firsch واختبار قلوبير وفراير: (Glauber and Farrar) ومعامل تضخم التباين VIF ان المتغيرين X5 و X3 هما الأكثر تسبباً في هذه المشكلة. وبناءً على ذلك تم الحذف تدريجياً للمتغيرين من النموذج، مما ساعد على تقليل التداخل بين المتغيرات وتحسين استقرار معاملات الانحدار وبينت نتائج الاختبارات الثلاثة التي استخدمت في الدراسة ان المتغير X5 له الأثر الأكبر في مشكلة التعدد الخطى والمتغير الغير مفيد والذي يعتبر مسبب للمشكلة هو x_3 .

الكلمات المفتاحية: مشكلة التعدد الخطى، اختبار Glauber and Farrar، اختبار (VIF - Variance Inflation Factor)

Abstract:

This study aimed to identify the problem of multicollinearity, the most important tests used to detect it, and the causes underlying this problem. The study utilized data from a previous research project, which were collected through a questionnaire. After collecting and analyzing the data, it was found that the dataset suffers from a multicollinearity problem. Accordingly, the data were analyzed using several diagnostic tests for detecting multicollinearity, and the results of these tests were compared. The statistical analysis of the model revealed the presence of multicollinearity among the explanatory variables. The three diagnostic tests—the Farrar-Glauber test, the Frisch test, and the Variance Inflation Factor (VIF)—indicated that variables X5 and X3 were the main contributors to this problem. Consequently, these variables were gradually removed from the model, which helped reduce intercorrelation among the explanatory variables and improved the stability of the regression coefficients. The results of the three tests used in the study further showed that X5 had the greatest impact on the multicollinearity problem, while X3 was identified as an insignificant variable and a primary source of the problem.

مقدمة:

يُعد تحليل الانحدار الخطي المتعدد من الأساليب الإحصائية واسعة الاستخدام والتي تستخدم لإيجاد معادلة رياضية تعبر عن العلاقة بين متغيرين أو أكثر و تستعمل هذه المعادلة للتتبؤ بالقيم المستقبلية للبيانات التي تقوم بإجراء دراسة عليها وان دقة هذه المعادلة تعتمد على توافر بعض الفروض.

حيث ان مشكلة التعدد الخطي تعتبر أحد المشاكل التي تظهر في نموذج الانحدار الخطي المتعدد ويتم ملاحظتها عند اختلاف إحدى فرضيات نموذج الانحدار الخطي والتي تؤثر على دقة مقدرات طريقة المربعات الصغرى الاعتيادية وبذلك يصعب تفسير معاملات نموذج الانحدار الخطي المتعدد. و تظهر هذه المشكلة عندما يرتبط اثنان او أكثر من المتغيرات التوضيحية بعلاقة خطية قوية جدا بحيث يصبح من الصعب فصل كل متغير مستقل على المتغير التابع، حيث انه من المعروف ان الاستقلال الخطي يعتبر من اهم شروط التي تقوم عليها طريقة المربعات الصغرى.

أهمية الدراسة (The importance of studying):

تكمن أهمية الدراسة في التعرف على احد مشاكل تحليل الانحدار الخطي المتعدد وهي مشكلة التعدد الخطي (الارتباط الخطي) التي تظهر في نموذج الانحدار الخطي المتعدد بين المتغيرات المستقلة و الاثار المترتبة من ظهور هذه المشكلة في مقدرات طريقة المربعات الصغرى (OLS) والاختبارات والتعرف على الطرق المستخدمة في الكشف عن هذه المشكلة.

أهداف الدراسة: (Objective of the study)

- التعريف بمشكلة التعدد الخطي والأثار المترتبة من وجود هذه المشكلة.
- توضيح كيفية استخدام الطرق الإحصائية للكشف عن مشكلة التعدد الخطي.
- الحلول المقترنة لمعالجة مشكلة التعدد الخطي في نماذج الانحدار الخطي المتعدد.

تحليل الانحدار الخطي البسيط (Model simple Regression):

يختص الانحدار الخطي البسيط بإيجاد المعادلة الرياضية التي تربط بين المتغيرين X و Y ، وسمى بالانحدار الخطي لأن العلاقة خطية (معادلة خط مستقيم) ويتم التأكيد من ذلك من رسم شكل الانتشار، وايضا سمي الانحدار البسيط؛ لأنه اختصر بدراسة العلاقة بين متغيرين فقط، وإيجاد المعادلة التي تربط بين المتغيرين، نحدد اولاً ايهما المتغير التابع ونرمز له بالرمز Y وايما المستقل ونرمز له بالرمز X .

المعادلة التي تربط بين المتغيرين تسمى معادلة انحدار المتغير التابع Y على المتغير المستقل X ويكون شكل معادلة خط الانحدار (المستقيم) للمجتمع على الشكل:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X + e_i$$

نموذج تحليل الانحدار الخطي المتعدد: (Model Multiple Regression):

نموذج الانحدار المتعدد ويسمى أحياناً النموذج الخطي العام هو امتداد للنموذج البسيط حيث انه يتضمن أكثر من متغير مستقل واحد، في حالة النموذج البسيط كان الأمر يعتمد على متغيرين متغير تابع والآخر متغير مستقل، لكن في حالة النموذج العام قد يتضمن عدد من المتغيرات من بينها قد يكون هناك تابع واحد والعديد من المتغيرات المستقلة. يعتبر تحليل الانحدار المتعدد من أكثر أدوات التحليل الإحصائي استخداماً، ويهم نموذج الانحدار المتعدد بتقدير العلاقة بين متغير تابع وعدد من المتغيرات التوضيحية، وبافتراض وجود متغير تابع واحد وعدد k من المتغيرات التوضيحية، فإنه يمكن صياغة النموذج على النحو التالي:

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{1i} + \beta_2 x_{2i} + \dots + \beta_k x_{ki} + \epsilon_i \quad ; \quad i = 1, 2, \dots, n$$

المتغيرات المستقلة هي: X_1 الى X_k حيث i تعتبر دوماً متغيرات عشوائية غير مترابطة بمتوسط صفر و تباين σ^2 . إذا كانت المتغيرات التوضيحية ثوابت محددة أي مقاسة بدون أخطاء فعندها هذا النموذج يكون حالة خاصة من النموذج $y = X\beta + \epsilon$ حيث:

$$Y_{n \times 1} = \begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{bmatrix}, X_{n(k+1)} = \begin{bmatrix} 1 & x_{11} & \dots & x_{k1} \\ 1 & x_{12} & \dots & x_{k2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_{1n} & \dots & x_{kn} \end{bmatrix}, \beta_{(k+1) \times 1} = \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_k \end{bmatrix}, \epsilon_{n \times 1} = \begin{bmatrix} \epsilon_1 \\ \epsilon_2 \\ \vdots \\ \epsilon_n \end{bmatrix}.$$

الفروض الأساسية لنموذج الانحدار الخطي المتعدد:

يعتمد نموذج الانحدار على مجموعة من الفروض يمكن تلخيصها في النقاط التالية:

1. ان تكون العلاقة بين المتغير التابع والمستقل علاقة خطية.
2. ان يتضمن النموذج المتغيرات المستقلة التي تسهم في تفسير تباين المتغير التابع.
3. ان يكون تباين المتغير المستقل أكبر من الصفر.
4. ان تكون قياس المتغير التابع والمتغيرات المستقلة مقاسة بدقة بدون أخطاء (عدم وجود أخطاء في القياس).
5. ان يكون عدد المشاهدات أكبر من عدد المعالم في النموذج.
6. ان يتبع حد الخطأ التوزيع الطبيعي بمتوسط يساوي صفر وان التباين يكون ثابت.
7. استقلالية حد الخطأ عن قيم المتغير المستقل بمعنى عدم وجود مشكلة عدم التجانس.

8. استقلالية المتغير المستقلة فيما بينها (عدم وجود مشكلة التعدد الخطى).

فرضيات الاختبار:

- الفرض الأول هو فرض العدم H_0 : النموذج المقدر غير معنوى.
- الفرض الثاني هو الفرض البديل H_1 النموذج المقدر معنوى.
- فرض العدم ضد الفرض البديل أي أنه على الأقل واحدة من معالم النموذج لا تساوي الصفر.

$$F^* = \frac{\left(\frac{SSR}{k}\right)}{\left(\frac{SSE}{n-k-1}\right)} = \frac{\left(\frac{R^2}{k}\right)}{\left(\frac{1-R^2}{n-k-1}\right)} \sim F_{(k, n-k-1)}$$

وفي الحقيقة أن اختبار F يختبر معنوية العلاقة بين المتغيرات التوضيحية والمتغير التابع ولا يختبر معنوية المعالم وعندما يوجد في النموذج أكثر من متغير مستقل فإن اختبار F في هذه الحالة يختبر معنوية جميع معالم النموذج دفعه واحدة.

$$H_0: \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_k = 0$$

$$H_1: \beta_1 \neq \beta_2 \neq \dots \neq \beta_k \neq 0$$

وفي حالة رفض فرضية العدم ننتقل إلى اختبار معالم النموذج بحيث يتم اختبار معنوية كل معلمة من معالم النموذج بصورة منفصلة عن الآخر، أما إذا لم يتم رفض فرضية العدم فليس هنالك حاجة لاختبار معالم النموذج مما يشير إلى أن النموذج المستخدم غير مناسب.

اختبار معنوية المعالم:

بعد الحصول على نتائج معادلة الانحدار يجب علينا أن نبين هل أن هذه المعاملات مقبولة من الناحية الإحصائية أي معنوية احصائياً مع التقويم بأن المعنوية تكون لكل معاملة على حدة. يستخدم اختبار t لتقييم معنوية تأثير المتغيرات التوضيحية X_1, X_2, \dots, X_k في المتغير التابع y في نموذج الانحدار المتعدد حيث يعتمد على توسيع من الفروض وهي فرضية العدم H_0 ضد الفرضية البديلة H_1 حيث أن:

$$H_0: \beta_i = 0 \quad i = 1, \dots, k$$

$$H_1: \beta_i \neq 0 \quad i = 1, \dots, k$$

عند درجة الحرية $(n-k-1)$ ومستوى معنوية $\alpha/2$ وبعد احتساب قيمة (t) تقارن مع قيمة (t) الجدولية لتحديد قبول أو رفض فرضية العدم ومن ثم تقييم معنوية معلمات النموذج المقدر.

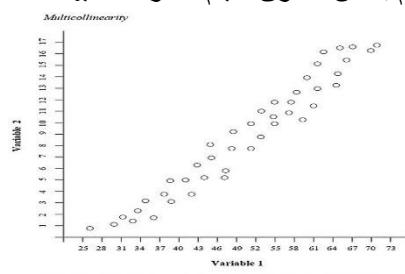
المشكلات الشائعة في نموذج الانحدار الخطى المتعدد وأثرها على دقة التقدير: Common problems in Multiple Linear Regression Models and their impact on Estimation Accuracy:

يُعد تحليل الانحدار الخطى المتعدد من أهم الأساليب الإحصائية المستخدمة في دراسة العلاقة بين متغير التابع وعدة متغيرات مستقلة. فهو يستخدم على نطاق واسع في مجالات الاقتصاد، والعلوم الاجتماعية، والإدارة، وغيرها، للمساعدة في التنبؤ وفهم العوامل المؤثرة على الظواهر المختلفة.

ومع ذلك، يواجه هذا النوع من التحليل مجموعة من المشكلات الإحصائية والمنهجية التي قد تؤثر على دقة التقدير وصحة النتائج، وبذلك من الضروري التعرف على هذه المشكلات وتحليل تأثيرها لضمان الحصول على نتائج أكثر موثوقية ودقة ومن هذه المشكلات هي:

- مشكلة عدم تجانس التباين: The problem of heterogeneity of variance
- مشكلة الارتباط الذاتي: Autocorrelation problem
- مشكلة التعدد الخطى: (multicollinearity problem)

تحدث مشكلة التعدد الخطى عندما تكون بعض المتغيرات المستقلة في نموذج الانحدار مرتبطة ببعضها بشكل قوى. هذا الارتباط يجعل من الصعب معرفة تأثير كل متغير على النتيجة بدقة. نتيجة لذلك، قد تصبح التقديرات غير دقيقة، وتضعف قدرة النموذج على التنبؤ. لذلك من المهم اكتشاف هذه المشكلة ومعالجتها قبل الاعتماد على نتائج التحليل. وهي مشكلة مؤثرة في تحليل الانحدار وان طريقة المربعات الصغرى (OLS) تؤدي إلى تباين كبير في تقديرات معاملات الانحدار ولمعالجة هذه المشكلة تم استخدام بعض الطرق سيتم التعريف عليها لاحقاً.



الشكل (1): مشكلة التعدد الخطى

أنواع مشكلة التعدد الخطى:

للتعدد الخطى أنواع منها:

1. تعدد خطى تام ويحدث في حالة وجود ارتباط تام بين متغيرين او أكثر من المتغيرات التوضيحية وفي هذه الحالة لا يمكن تطبيق طريقة المربعات الصغرى العادلة.
2. تعدد خطى غير تام وفي هذا النوع تظهر مشكلة التعدد الخطى إذا كان الارتباط عال او قريب من الارتباط التام سواء كان بين متغيرين من المتغيرات التوضيحية او كل المتغيرات التوضيحية، قد تشتراك المتغيرات في ارتباط كبير، أي عندما يتغير أحد المتغيرات، يميل الآخر إلى التغير أيضاً.
3. التعدد الخطى الهيكلى: ينشأ هذا النوع من طريقة بناء النموذج او هيكلة البيانات، وهو ناتج عن إنشاء متغيرات جديدة من متغيرات موجودة بالفعل (مثل أدخال قيم المتغيرات التوضيحية ومن ثم إدخال متغير ثانى يكون نسب او تربع أحد المتغيرات التوضيحية).
4. التعدد الخطى العرضى: ينتج من طبيعة البيانات التي جمعت (مثال: في الاستبيانات، قد تكون بعض الأسئلة متشابهة جداً في معناها فینتج ارتباط عالى).

أسباب ظهور مشكلة التعدد الخطى:

1. قلة عدد المشاهدات مقارنة بعدد المتغيرات المتضمنة في النموذج.
2. إدراج متغيرات متباطئة كمتغيرات توضيحية، مثلاً إدراج سعر محصول ما لنفس الفترة وسعرها في فترة سابقة كمتغيرين توضيحيين لكمية إنتاج المحصول.
3. ميل بعض المتغيرات للتغير سوية، فمثلاً نجد ان متغيرات دخل الموظف وسنوات الخبرة وعمره ومرتباته الوظيفية غالباً ما تتغير سوية ويكون بينها ارتباط موجب قوى.

تأثير مشكلة التعدد الخطى على نموذج الانحدار الخطى المتعدد:

- وجود مشكلة التعدد الخطى له تأثيرات خطيرة على تقديرات المربعات الصغرى لمعاملات الانحدار حيث ان الارتباط القوي بين المتغيرات التوضيحية يؤدى الى تباينات وتغيرات كبيرة لمقدرات المربعات الصغرى.
- تحدث تغيرات كبيرة في معاملات الانحدار المقدرة عند إضافة او حذف متغير او عند تعديل او حذف مشاهدة.
 - نتائج غير معنوية لاختبارات فردية حول معاملات الخاصة بمتغيرات توضيحية مهمة.
 - معاملات انحدار مقدرة اشارتها الجبرية معاكسة تماماً لما تتوقعه.

الكشف عن مشكلة التعدد الخطى:

إذا كان لدينا النموذج:

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_k x_k + e_i$$

وللتأكد من عدم وجود مشكلة التعدد الخطى بين المتغيرات التوضيحية في هذا النموذج هناك عدة طرق يمكن استخدامها في الكشف عن المشكلة والتي سيتم عرضها على النحو التالي:

- في نموذج الانحدار الخطى المتعدد عندما تكون قيمة معامل التحديد كبيرة ($R^2 > 0.70$) وكذلك نجد ان قيمة إحصائى الاختبار F كبيرة مما يدل على صلاحية النموذج للتنبؤ، وفي نفس الوقت نلاحظ وجود متغير او أكثر من المتغيرات التوضيحية غير معنوي وفقاً لاختبار t .
- النظر إلى معاملات الارتباط بين المتغيرات المستقلة ($r_{x_i x_j}$) إذا كانت قوية يشاك في وجود ارتباط خطى بين المتغيرات التوضيحية.
- من خلال حساب قيمة محدد مصفوفة معاملات الارتباط بين المتغيرات التوضيحية.

$$\left| R_{x_i x_j} \right| = \begin{vmatrix} 1 & r_{x_1, x_2} & r_{x_1, x_3} & \dots & r_{x_1, x_p} \\ r_{x_1, x_2} & 1 & r_{x_2, x_3} & \dots & r_{x_2, x_p} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{x_p, x_1} & r_{x_p, x_2} & r_{x_p, x_3} & \dots & 1 \end{vmatrix}$$

إذا كان قيمة المحدد $0 = \left| R_{x_i x_j} \right|$ دل ذلك على وجود ارتباط تام بين المتغيرات.

اختبار قلوبير وفرير (Glauber and Farrar):

يهدف هذا الاختبار إلى تحديد المتغيرات المسيبة لمشكلة التعدد الخطى، وذلك من خلال الاستعانة بثلاث أدوات من أدوات التحليل الإحصائي وهي:

1. يتم في البداية الاستعانة باختبار χ^2 للكشف عن مدى وجود ظاهرة التعدد الخطى في نموذج الانحدار المتعدد.
2. إذا تم التأكيد من وجود المشكلة، تتم الاستعانة باختبار f لتحديد المتغيرات التي يوجد بها المشكلة، ثم تتم الاستعانة باختبار t لتحديد المتغير المسippy للمشكلة. وفقاً للخطوات التالية:
 - اختبار χ^2 في نموذج الانحدار:

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{i1} + \beta_2 x_{i2} + \beta_3 x_{i3} + u_i$$

لمعرفة وجود مشكلة التعدد الخطي بين المتغيرات التوضيحية في النموذج يتم اختبار الفرضية التالية:

1. لا يوجد تعدد خطي بين قيم المتغيرات $H_0: x_i = 1$.
2. يوجد تعدد خطي بين قيم المتغيرات $H_1: x_i \neq 1$.

تتم عملية قياس التعدد الخطي من خلال التعرف على معاملات الارتباط بين المتغيرات التوضيحية ويمكن الحصول على هذه المتغيرات كالتالي:

$$|R_{x_i, x_j}| = \begin{vmatrix} 1 & r_{x_1, x_2} & r_{x_1, x_3} & \dots & r_{x_1, x_p} \\ r_{x_1, x_2} & 1 & r_{x_2, x_3} & \dots & r_{x_2, x_p} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{x_p, x_1} & r_{x_p, x_2} & r_{x_p, x_3} & \dots & 1 \end{vmatrix}$$

وعلى هذا الأساس فإنه في حالة وجود تعدد خطي تام فإن $r_{x_1, x_2} = 1$ ومحدد المصفوفة يساوي صفر اما في حالة التعادم $r_{x_1, x_2} = 0$ فإن محدد المصفوفة يساوي واحد ومن ذلك نستنتج أنه إذا كانت قيمة محدد المصفوفة بين الواحد والصفر فإنه توجد درجة من التعدد الخطي بين المتغيرات التوضيحية وبالتالي نستخدم اختبار x^2 .

$$x^2 = -\left(n - 1 - \frac{1}{6}(2k + 5) \log_e |D|\right)$$

حيث ان k عدد المتغيرات التوضيحية في النموذج، n حجم العينة، D اللوغاريتم الطبيعي لمحدد مصفوفة معاملات الارتباط الجزئية، x^2 توزيع مربع كاي موزع توزيع طبيعي بدرجات حرية $(1 - \frac{1}{2}k)(k - v)$ وتم مقارنة قيمة x^2 الجدولية مع القيمة المحسوبة فإذا كانت x^2 المحسوبة اكبر من قيمتها الجدولية نرفض الفرضية الصفرية بمعنى انه توجد مشكلة التعدد الخطي ،اما إذا كانت القيمة المحسوبة لاختبار x^2 اقل من قيمتها الجدولية قبل الفرضية الصفرية بمعنى عدم وجود مشكلة التعدد الخطي بعد التأكيد من وجود التعدد الخطي بين المتغيرات التوضيحية نلجم الى استخدام اختبار F وذلك لتحديد المتغيرات التي يوجد بها التعدد الخطي وذلك من خلال ايجاد معاملات الارتباط المتعددة بين هذه المتغيرات ومن ثم يتم اختيار الأهمية الإحصائية باستخدام اختبار F وذلك باستخدام المعادلة.

$$f_1 = \frac{R^2_{x_1 \dots x_5}/k - 1}{1 - R^2_{x_1 \dots x_5}/n - k}, f_2 = \frac{R^2_{x_1 \dots x_5}/k - 1}{1 - R^2_{x_1 \dots x_5}/n - k}$$

فإذا أردنا اختيار ما إذا كانت x_1 مرتبطة مع بقية المتغيرات في النموذج فإن فرض العدم والفرض البديل تكون بالصيغة التالية:

$$\begin{aligned} H_0: R^2_{X_1, X_2, \dots, X_K} &= 0 \\ H_1: R^2_{X_1, X_2, \dots, X_K} &\neq 0 \end{aligned}$$

إذا كانت قيمة F المقدرة أكبر من الجدولية دل ذلك على وجود تعدد خطي بين x_1 وبقية المتغيرات التوضيحية في النموذج، أما إذا كانت قيمة F المقدرة أصغر من قيمتها الجدولية دل ذلك على عدم وجود مشكلة التعدد الخطي، كذلك بالنسبة لباقي المتغيرات التوضيحية.

اختبار t يهدف الى تحديد المتغير المسؤول لمشكلة التعدد الخطي من بين المتغيرات التوضيحية في النموذج وذلك من خلال ايجاد معاملات الارتباط الجزئية بين المتغيرات التوضيحية وختبار أهميتها حيث ان:

$$\begin{aligned} H_0: r_{ij} &= 1, 2, 3, \dots, k = 0 \\ H_1: r_{ij} &1, 2, 3, \dots, k \neq 0 \end{aligned}$$

ويمكن كتابة معاملات الارتباط الجزئية كالتالي:

$$\begin{aligned} r_{x_1 x_2 x_3} &= \frac{r_{x_1 x_2} - r_{x_1 x_3} * r_{x_2 x_3}}{\sqrt{(1 - r_{x_2 x_3}^2)(1 - r_{x_1 x_3}^2)}} \\ r_{x_1 x_3 x_2} &= \frac{r_{x_1 x_3} - r_{x_1 x_2} * r_{x_2 x_3}}{\sqrt{(1 - r_{x_2 x_3}^2)(1 - r_{x_1 x_2}^2)}} \end{aligned}$$

ويكتب اختبار t في الصيغة التالية:

$$\begin{aligned} t_1 &= \frac{r_{x_1 x_2 x_3} \sqrt{n - k}}{\sqrt{(1 - r_{x_1 x_2 x_3}^2)}} \rightarrow n - k \quad d.f \\ t_2 &= \frac{r_{x_1 x_3 x_2} \sqrt{n - k}}{\sqrt{(1 - r_{x_1 x_3 x_2}^2)}} \rightarrow n - k \quad d.f \end{aligned}$$

معامل تضخم التباين (VIF - Variance Inflation Factor):
في نموذج الانحدار الخطي المتعدد من المفترض ان تكون المتغيرات التوضيحية غير مترابطة بدرجة عالية مما يؤدي إلى:

1. تضخم في تقديرات معاملات الانحدار
2. تجد صعوبة في تفسير التأثير الحقيقي في المتغيرات التوضيحية.
3. زيادة في قيمة التباين وضعف في دقة تقييم المعامل.

أهمية استخدام VIF - Variance Inflation Factor

1. يساعد في تحسين جودة النموذج الإحصائي.
 2. يكشف عن المتغيرات التي قد تسبب ركبة في التفسير الإحصائي.
 3. يواجه الباحث للتعرف على أي المتغيرات لها الأثر الأكبر في المشكلة ومحاولة تعديله وتقليل التعدد الخطي.
- حيث ان **VIF** يحسب من المعادلة:

$$VIF_i = \frac{1}{1 - R^2_i}$$

حيث هو معامل التحديد من انحدار المتغير التوضيحي على باقي المتغيرات المستقلة:

تحديد المشكلة	قيمة VIF
لا توجد مشكلة واضحة	$VIF < 5$
يوجد تعدد خطى متوسط	$10 < VIF < 5$
تعدد خطى قوى ويجب التصرف	$VIF > 10$

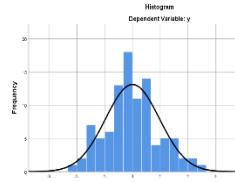
الجانب التطبيقي:

بيانات الدراسة: تم اخذ بيانات الدراسة من دراسة سابقة هذه البيانات تخص الرضا الوظيفي للمعلمين في المدارس العامة بمدينة المرج حيث جمعت البيانات باستخدام استمار الاستبيان، متغيرات الدراسة هي كالتالي:

- Y الرضا الوظيفي هو المتغير التابع
- X1 الإدارة
- X2 الحوافز والترقيات
- X3 بيئة العمل
- X4 التدريب والتأهيل
- X5 الزيارات الإشرافية (الاشراف)

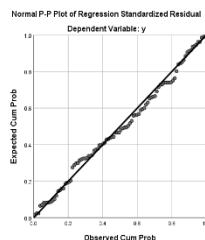
بعد التحقق من شروط الانحدار الخطي المتعدد، يتم شرح طريقة الكشف عن مشكلة التعدد الخطي والاختبارات المستخدمة في الكشف عن هذه المشكلة وكذلك طرق معالجة هذه المشكلة.

أولاً: التتحقق من توافر شروط الانحدار الخطي المتعدد:



الشكل (4): المدرج التكراري للبواقي المعيارية والمتغير التابع

من الشكل (4) نلاحظ ان شكل المدرج التكراري يبين ان البواقي المعيارية تتبع التوزيع الطبيعي وهذا يحقق شرط استخدام نموذج الانحدار الخطي المتعدد.



الشكل رقم (5): مخطط P-P العادي للبواقي المعيارية

نلاحظ من الشكل (5) ان النقاط تتطابق كثيرا على الخط المائل والذي يمثل وجود علاقة خطية بين البواقي المعيارية والمتغير التابع وهذا يحقق الشرط الثاني من شروط نموذج الانحدار الخطي المتعدد.

الجدول رقم (1): نتائج تحليل الانحدار الخطى المتعدد

معامل الارتباط R	معامل التحديد R^2	مستوى الدلالة	قيمة المحسوبة F	متوسط المربعات	درجات الحرية	مجموع المربعات
0.89	0.796	0.000	70.121	3.655	5	18.274
				.052	90	4.691
					95	22.965

الجدول رقم (2): يوضح النتائج الخاصة بالفرضيات الفرعية لمعاملات نموذج الانحدار

المتغيرات	قيمة t المحسوبة	مستوى المعنوية	قيمة β القرار	القرار
قيمة الثابت	8.284	0.000	1,085	معنوي
x_1 الإدارة المدرسية	1.345	.182	.054	غير معنوي
x_2 الحوافز المادية	1.381	.171	.087	غير معنوي
x_3 بيئة العمل	-2.070-	.041	-.159-	غير معنوي
x_4 التدريب والتأهيل	2.931	.004	.142	معنوي
x_5 الاشراف	6.070	.000	.518	معنوي

نلاحظ من نتائج تحليل الانحدار الخطى المتعدد المتحصل عليها من الجدول (1) والجدول (2) ان قيمة معامل الارتباط عالىة وكذلك معنوية نموذج الانحدار الخطى المتعدد بالكامل من قيمه الاختبار فيشىئر ولكن من نتائج الاختبار (t) لمعاملات نموذج الانحدار الخطى المتعدد وجد ثالث متغيرات غير معنوية ومتغيرين معنويين مما يدل على وجود مشكلة التعدد الخطى وللكشف عليها ومعرفة اهم اسباب ظهورها نستخدم عدة اختبارات منها:

طريقة فيرسش :Firsch

ويتم في هذا الاختبار الاستفاده من بعض أدوات التحليل الإحصائي لاختبار إمكانية وجود مشكلة التعدد الخطى، حيث تتم الاستعانة بكل من الانحراف المعياري، معامل الارتباطالجزئي، ومعامل التحديد R^2 مع التأكيد على ان أي منها بصورة منفردة لا يصلح لاتخاذ القرار.

حيث أن القيمة العالية للخطأ المعياري لا تعنى بالضرورة وجود مشكلة التعدد الخطى، كما ان قيم المعالم قد تتاثر دون الحاجة إلى وجود تداخل او ترابط مشترك بين المتغيرات المستقلة، وقد تكون قيمة R^2 مرتفعة نسبة إلى معامل الارتباط الجزئي ولكن النتائج قد لا تكون دقيقة وذات معنوية.

خطوات الاختبار:

1. نبدأ بإيجاد انحدار المتغير التابع على كل من المتغيرات التوضيحية كلا على حده، ومن ثم يتم اختيار أفضل المتغيرات الذي يعطي نتائج جيدة.
2. بعد ان يتم تحديد اهم المتغيرات في المعادلة، نبدأ في إدخال بقية المتغيرات وننفحص تأثير إدخال كل منها على المعالم المقدرة من خلا التأثير على الأخطاء المعيارية وكذلك على R^2 ، ويعتبر المتغير التوضيحي مفيدا او غير مفيد او زائدا وفقا للاتي:
3. يعتبر المتغير التوضيحي المضاف مفيدا إذا أدى إدخاله في المعادلة إلى تحسين قيمة R^2 دون إحداث آية اثار سلبية على قيم المعالم.
4. يعتبر المتغير التوضيحي المضاف مفيدا إذا أدى إدخاله إلى ايه احداث إضافية في قيمة معامل التحديد R^2 ولم يؤثر في قيم المعالم المقدرة
5. يعتبر المتغير زائدا إذا لم يؤدي إدخاله إلى ايه احداث إضافية في قيمة معامل التحديد R^2 ولم يؤثر في قيم المعالم المقدرة
6. يعتبر المتغير التوضيحي المضاف غير مفيد إذا أدى إدخاله إلى التأثير سلبيا على قيم المعالم المقدرة.

الجدول (3): يوضح نموذج الانحدار عند إدخال المتغيرات التوضيحية بالتدريج على المتغير التابع

معادلة الانحدار الخطى	قيمة R^2	MSE	تأثير المتغيرات
$y = 1.085 + 0.054x_1 + 0.087x_2 + 0.159x_3 + 0.142x_4 + 0.51x_5$	$R^2 = 0.796$	0,52	
$y = f(x_1) = 1.848 + 0.397x_1$	$R^2 = 0.430$	0,139	
$y = f(x_2) = 1.398 + 0.542x_2$	$R^2 = 0.573$	0,104	
$y = f(x_3) = 1.571 + 0.504x_3$	$R^2 = 0.555$	0,109	
$y = f(x_4) = 1.792 + 0.434x_4$	$R^2 = 0.580$	0,103	
$y = f(x_5) = 1.264 + 0.597x_5$	$R^2 = 0.726$	0,067	
$y = f(x_1, x_5) = 1.153 + 0.106x_1 + 0.517x_5$	$R^2 = 0.743$	0,063	متغير مفيد
$y = f(x_1, x_2, x_5) = 1.007 + 0.064x_1 + 0.419x_2 + 0.181x_5$	$R^2 = 0.77$	0,57	متغير مفيد
$y = f(x_1, x_2, x_3, x_5) =$	$R^2 = 0.77$	0,57	متغير غير مفيد
$y = 1.027 + 0.064x_1 + 0.528x_2 + 0.187x_3 - 0.121x_5$	$R^2 = 0.78$	0,54	متغير مفيد
$y = f(x_1, x_2, x_4, x_5) = y = 0.1052 + 0.054x_1 + 0.382x_2 + 0.090x_4 + 0.125x_5$			

من الجدول نجد ان المتغير x_5 هو المتغير التوضيحي الذي اعطى اكبر قوة تفسيرية مع المتغير التابع حيث كانت قيمة $R^2 = 0.73$ وبذلك سوف يتم تثبيت المتغير التوضيحي x_5 ومن ثم يتم إضافة باقي المتغيرات تدريجيا مع ملاحظة التغييرات في قيمة MSE و R^2 وبذلك وجدنا انه عند إضافة المتغير x_1 والذي يمثل (الادارة) مع المتغير x_5 والذي يمثل (الاشراف) فإن قيمة R^2 تزداد وقيمة MSE تنخفض وبهذا فإن المتغير x_1 يعتبر متغير مفيد ، ثم نضيف الى نموذج الانحدار المتغير x_2 والذي يمثل (الحوارف) مع المتغيرين x_1, x_5 نجد أن قيمة R^2 تزداد وقيمة MSE تنخفض وبهذا فإن المتغير x_2 يعتبر متغير مفيد، ثم نضيف المتغير x_3 الى نموذج الانحدار الخطي مع المتغيرات x_1, x_2, x_5 نجد أن قيمة R^2 وقيمة MSE لم تتغير وبهذا فإن المتغير x_3 يعتبر متغير غير مفيد وبالتالي يتم استبعاده من النموذج وإضافة المتغير x_4 مع المتغيرات x_1, x_2, x_5 نجد أن قيمة R^2 تزداد وقيمة MSE تنخفض وبهذا فإن المتغير x_4 يعتبر متغير مفيد أيضاً. نستنتج من اختبار firsch ان المتغير الأكثر ارتباطا بباقي المتغيرات هو المتغير x_5 والمتغير الغير مفيد والذي يعتبر مسبب للمشكلة هو x_3

اختبار قلوبير وفريير: (Glauber and Farrar):

نظرأ لاحتمال وجود علاقات ارتباط قوية بين المتغيرات المستقلة، والتي قد تؤثر سلبا على دقة تقدير النموذج، تم التحقق من وجود مشكلة التعدد الخطوي باستخدام بيانات العينة حجمها $n = 96$. وقد تم ذلك بالاعتماد على ثلاثة أدوات إحصائية: اختبار F لتحديد المتغيرات المسببة، واختبار t لاختبار دلالة الارتباطات الجزئية، وحساب معامل تضخيم التباين (VIF) للكشف عن شدة التداخل الخطي).

$$\begin{aligned} X^2 &= -\left(n - 1 - \frac{1}{6}(2k + 5) \log_e|D|\right) \\ &= -\left(96 - 1 - \frac{1}{6}(2(5) + 5) \log(0.002837)\right) \\ &= -(95 - 2.5)(-5.865008123) \\ &= -(-542.513) \\ &= 542.513 \end{aligned}$$

درجة الحرية

$$V = \frac{k(k-1)}{\frac{2}{n-2}} = \frac{5(5-1)}{10} = 10$$

- يوجد ارتباط كبير بين بعض المتغيرات المستقلة حيث الارتباط قوي بين بيئة العمل والاشراف (0.90) من الجدول spss:

اختبار F:

نحدد المتغيرات التي تسبب في وجود مشكلة:

$R^2 = 0.483$	X_1 - الإدارة
$R^2 = 0.706$	X_2 - الحوارف
$R^2 = 0.823$	X_3 - البيئة
$R^2 = 0.684$	X_4 - التدريب
$R^2 = 0.847$	X_5 - الاشراف

ومنها يتم ايجاد: f_1, f_2, f_3, f_4, f_5

: X_1 الإداره

$$f_1 = \frac{R^2_{x_1 \dots x_5} / k - 1}{1 - R^2_{x_1 \dots x_5} / n - k} = \frac{0.483}{1 - 0.483} \times \frac{96 - 5}{4} = 21.2$$

: X_2 الحوارف

$$f_2 = \frac{R^2_{x_1 \dots x_5} / k - 1}{1 - R^2_{x_1 \dots x_5} / n - k} = \frac{0.706}{1 - 0.706} \times \frac{96 - 5}{4} = 54.6$$

: X_3 البيئة

$$f_3 = \frac{R^2_{x_1 \dots x_5} / k - 1}{1 - R^2_{x_1 \dots x_5} / n - k} = \frac{0.823}{1 - 0.823} \times \frac{96 - 5}{4} = 105.8$$

: X_4 التدريب

$$f_4 = \frac{R^2_{x_1 \dots x_5} / k - 1}{1 - R^2_{x_1 \dots x_5} / n - k} = \frac{0.684}{1 - 0.684} \times \frac{96 - 5}{4} = 49.24$$

الاشراف X_5 :

$$f_5 = \frac{R^2_{x_1 \dots x_5} / k - 1}{1 - R^2_{x_1 \dots x_5} / n - k} = \frac{0.847}{1 - 0.847} \times \frac{96 - 5}{4} = 125.9$$

إيجاد القيمة الجدولية:
(بين المجموعات):

$$df = k - 1 = 5 - 1 = 4$$

(داخل المجموعات):

$$df = n - k = 96 - 5 = 91$$

$$F_{0.05}(4,91) = 2.37$$

بما ان جميع قيم F المحسوبة أكبر من F الجدولية وعليه نستنتج ان هناك اشتراك خطي بين المتغيرات.
اختبار t لاختبار دلالة الارتباطات الجزئية:

إيجاد الاتي:

- الحوافز X_2 والادارة X_1 ، البيئة X_3

$$r = \frac{0.635 - (0.601 \times 0.685)}{\sqrt{(1 - (0.601))^2(1 - 0.685)^2}} \\ = \frac{0.224}{\sqrt{0.339}} = 0.358$$

$$t_1 = \frac{r\sqrt{n - k}}{\sqrt{1 - r^2}} = \frac{0.385\sqrt{96 - 5}}{\sqrt{1 - (0.385)^2}} = \frac{3.71}{\sqrt{0.852}} = 3.97$$

$$df = n - 5 \\ = 96 - 5 \\ = 91$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط قوي).

- الحوافز X_2 والتدريب X_4 ، البيئة X_3

$$r = \frac{0.799 - (0.685 \times 0.698)}{\sqrt{(1 - (0.685))^2 - (1 - (0.698))^2}} \\ = \frac{0.321}{\sqrt{0.272}} = 0.616$$

$$t_2 = \frac{r\sqrt{n - k}}{\sqrt{1 - r^2}} = \frac{5.94}{\sqrt{0.621}} = 7.54$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط قوي).

- الحوافز X_2 والاشراف X_5 ، البيئة X_3

$$r = \frac{0.731 - (0.685 \times 0.904)}{\sqrt{(1 - (0.685))^2 - (1 - (0.904))^2}} \\ = \frac{0.112}{\sqrt{0.097}} = 0.360$$

$$t_3 = \frac{r\sqrt{n - k}}{\sqrt{1 - r^2}} = \frac{0.360\sqrt{96 - 5}}{\sqrt{1 - (0.360)^2}} = 3.68$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط قوي).

- التدريب X_4 والاشراف، X_5 البيئة X_3

$$r = \frac{0.711 - (0.698 \times 0.904)}{\sqrt{1 - (0.698)^2}(1 - (0.904)^2)} \\ = \frac{0.080}{\sqrt{0.094}} = 0.261$$

$$t_4 = \frac{r\sqrt{n - k}}{\sqrt{1 - r^2}} = \frac{0.261\sqrt{96 - 5}}{\sqrt{1 - (0.261)^2}} = 2.57$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط ضعيف).

$$r = \frac{0.652 - (0.595 \times 0.711)}{\sqrt{(1 - (0.595))^2(1 - (0.711)^2)}} \\ = \frac{0.229}{\sqrt{0.319}} = 0.405$$

$$t_4 = \frac{r\sqrt{n-k}}{\sqrt{1-r^2}} = \frac{0.405\sqrt{96-5}}{\sqrt{1-(0.405)^2}} = 4.22$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط).

- **الحوافز X_2 والبيئة X_3** , التدريب $:X_4$

$$r = \frac{0.685 - (0.799 \times 0.698)}{\sqrt{(1 - (0.799))^2(1 - (0.698)^2)}} \\ = \frac{0.128}{\sqrt{0.186}} = 0.297$$

$$t_5 = \frac{r\sqrt{n-k}}{\sqrt{1-r^2}} = \frac{0.297\sqrt{96-5}}{\sqrt{1-(0.297)^2}} = 2.96$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط ضعيف).

- **البيئة X_3 والاشراف X_5** , التدريب $:X_4$

$$r = \frac{0.876 - (0.698 \times 0.711)}{\sqrt{(1 - (0.698))^2(1 - (0.711)^2)}} \\ = \frac{0.379}{\sqrt{0.253}} = 0.753$$

$$t_5 = \frac{r\sqrt{n-k}}{\sqrt{1-r^2}} = \frac{0.753\sqrt{96-5}}{\sqrt{1-(0.753)^2}} = 10.9$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط قوي).

- **الادارة X_1 والتدريب X_4 , الاشراف $:X_5$**

$$r = \frac{0.595 - (0.652 \times 0.711)}{\sqrt{(1 - (0.652))^2(1 - (0.711)^2)}} \\ = \frac{0.131}{\sqrt{0.284}} = 0.246$$

$$t_5 = \frac{r\sqrt{n-k}}{\sqrt{1-r^2}} = \frac{0.246\sqrt{96-5}}{\sqrt{1-(0.246)^2}} = 2.42$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط ضعيف).

- **البيئة X_3 والتدريب X_4 , الاشراف $:X_5$**

$$r = \frac{0.698 - (0.876 \times 0.711)}{\sqrt{(1 - (0.876))^2(1 - (0.711)^2)}} \\ = \frac{0.075}{\sqrt{0.115}} = 0.221$$

$$t_5 = \frac{r\sqrt{n-k}}{\sqrt{1-r^2}} = \frac{0.221\sqrt{96-5}}{\sqrt{1-(0.221)^2}} = 2.161$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط ضعيف).

- الإدارة X_1 والبيئة X_3 ، الحوافز X_2 :

$$r = \frac{0.514 - (0.483 \times 0.685)}{\sqrt{(1 - 0.483)^2} (1 - (0.685))^2}$$

$$= \frac{0.183}{\sqrt{0.407}} = 0.287$$

$$t_6 = \frac{r\sqrt{n-k}}{\sqrt{1-r^2}} = \frac{0.287\sqrt{96-5}}{\sqrt{1-(0.287)^2}} = 2.89$$

$$t_{0.05,91} = 1.66$$

القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولية إذا يوجد الارتباط معنوي (الارتباط ضعيف).

- إذا الاشراف (المتغير X_5) هو المسبب الأكثر للاشتراك الخطي بين المتغيرات.

- تم حذف الاشراف من النموذج:

$$y = 1.128 + 0.104x_1 + 0.166x_2 + 0.201x_3 + 0.152x_4$$

$$R^2 = 0.712$$

- الانخفاض في R^2 بسيط ولازال النموذج قوي وهذا يعني ان الاشراف (المتغير X_5) كان فعلاً المسبب للمشكلة التعدد الخطى.

الجدول (3): معامل التضخم VIF الجدول التالي يوضح نتائج معامل تضخم التباين

VIF (1,93)	الادارة X_1
VIF (3,397)	الحوافز X_2
VIF (5,650)	بيئة العمل X_3
VIF (3,169)	التدريب والتأهيل X_4
VIF (6,557)	الاشراف او الزيارات الإشرافية X_5

تشير قيم معامل التضخم التباين VIF الى ان كلاً من متغيري بيئه العمل (5.650) والاشراف او الزيارات الإشرافية (6.557) قد تجاوزا الحد المسموح به ($VIF > 5$) مما يدل على وجود تعدد خطى بين هذه المتغيرات وبقية المتغيرات المستقلة وهو ما قد يؤدي الى تضخم في التباين وضعف في استقرار تقدير المعاملات.

اما باقي المتغيرات فجميعها كانت ضمن الحدود المقبولة ($5 < VIF < 10$) مما يشير الى عدم وجود مشكلة تعدد خطى بينها.

نعيد تقدير النموذج ولكن بعد حذف تدريجياً للمتغيرات المسببة للمشكلة:

الجدول (4): نتائج تحليل الانحدار الخطى المتعدد عند حذف المتغيرات لمسببه لمشكلة التعدد الخطى تدريجيا

مجموع المربعات	درجات الحرية	متوسط المربعات	قيمة المحسوبة	مستوى الدلالة	معامل التحديد R^2	معامل الارتباط R
16.354	4	4.088	56.277	0.000	0.712	0.844
6.611	91	.073				
22.965	95					

نتائج تحليل الانحدار الخطى المتعدد بعد حذف x_3

مجموع المربعات	درجات الحرية	متوسط المربعات	قيمة المحسوبة	مستوى الدلالة	معامل التحديد R^2	معامل الارتباط R
18.051	4	4.513	83,563	0,000	0,786	0,887
4.914	91	.054				
22.965	95					

الجدول (5): نتائج الاختبارات الفرعية لمعلمات نموذج الانحدار الخطى المتعدد

نتائج تحليل الانحدار الخطى بعد حذف x_5					نتائج تحليل الانحدار الخطى بعد حذف x_3						
المتغيرات	المحسوبة	المعنوية	t	القرار	المتغيرات	المحسوبة	المعنوية	t	المحسوبة	المعنوية	القرار
المتغيرات	المحسوبة	المعنوية	قيمة	f	المتغيرات	المحسوبة	المعنوية	قيمة	f	المحسوبة	المعنوية
قيمة الثابت	7.308				قيمة الثابت	1.128				1.128	
الادارة المدرسية x_1	2.239				الادارة المدرسية	.104				.104	
x_2	2.282				الحوافز المادية	.166				.166	
x_3	3.492				التدريب والتأهيل	.201				.201	
x_4	2.673				الاشراف	.152				.152	

من الجدولين (4،5) نلاحظ انه عند حذف المتغير x_5 من النموذج فان قيم معاملات الانحدار تكون افضل من النموذج الذي يضم جميع المتغيرات فنجد ان معاملات الانحدار في النموذج الجديد جميعها معنوية، بينما عند حذف المتغير x_3 فإن قيمة معامل التحديد تزداد و اختبار النموذج أيضاً معنوي ولكن معاملات النموذج غير معنوية مما يدل على ان المتغير x_3 يعتبر متغير غير مفيد في النموذج ويمكن الاستغناء عنه.

الجدول رقم (6): النموذج بعد حذف المتغيرين x_5, x_3 معًا من نموذج الانحدار الخطى المتعدد.

معامل الارتباط R	معامل التحديد R^2	مستوى المعنوية	F المحسوبة	متوسط المربعات	درجات الحرية	مجموع المربعات
0,83	0,70	0.000	63.271	5.156	3	15.468
				.081	92	7.497
					95	22.965

الجدول رقم (7):

المتغيرات	قيمة β	قيمة t	مستوى المعنوية	القرار
قيمة الثابت				معنوية
x_1	.144	3.031	00.00	معنوية
x_2	.220	2.923	00.00	معنوية
x_4	.213	3.713	0.000	معنوية

أظهرت نتائج الاختبارات الإحصائية وجود مشكلة تعدد خطى بين المتغيرات التوضيحية، وبعد إجراء الفحوصات تم تحديد المتغيرات المسيبة لهذه المشكلة، وبناءً على ذلك تم حذفها من النموذج، الأمر الذي ساعد على تقليل التداخل بين المتغيرات التوضيحية وتحسين دقة معاملات الانحدار، بالإضافة إلى تعزيز قوة التفسير للنموذج.

الخلاصة:

تم التحقق من وجود مشكلة تعدد الخطى بين المتغيرات التوضيحية باستخدام ثلاثة اختبارات من اختبارات التعدد الخطى وتحصلنا على:

1. اختبار firsch نستنتج من اختبار firsch ان المتغير الأكثر ارتباطاً بباقي المتغيرات هو المتغير x_5 والمتغير الغير مفيد والذي يعتبر مسبب للمشكلة هو x_3 .
 2. اختبار قلوبر وفرير (Glauber and Farrar) من خلال تحليل مصفوفة الارتباط، وجد ارتباطات قوية بين بعض المتغيرات التوضيحية وخاصة بين بيئة العمل X_3 والاشراف، X_5 .
 3. معامل تضخم التباين: VIF - Variance Inflation Factor) اظهر نتائج spss ان بيئة العمل X_3 ($VIF = 5.650$) والاشراف ($VIF = 6.557$) تجاوزا الحد المقبول(5) مما أكد وجود تعدد الخطى.
- بناء على نتائج الاختبارات، تم التأكيد من ان بيئة العمل X_3 والاشراف او الزيارات الإشرافية X_5 هما أكثر المتغيرات تسبب في مشكلة تعدد الخطى (ترتبط بقوة بباقي المتغيرات).
- بعد تحديد اسباب مشكلة التعدد الخطى في النموذج تتم معالجة النموذج بطرائقين وهم حذف المتغيرات المسيبة للمشكلة او زيادة حجم العينة من النتائج تحصلنا على نموذج خالي من مشكلة التعدد الخطى بعد حذف المتغير x_5 ، وتبيّن ان المتغير x_3 غير مفيد لا النموذج لم يتغير بعد حذفه إذا أظهرت النتائج بعد حذفه تحسن في قيمة معامل التحديد إلا ان معاملات النموذج غير معنوية.

المراجع:

1. الفقية، ياسمينة بوزيد، والقسيسي، محمد عبد الوهاب (2012) مقدمة في الأساليب الإحصائية، دار الكتب الوطنية، جامعة بنغازي، بنغازي، ليبيا.
2. بلخاري، سامي (2008) استخدام التحليل العاملي للمتغيرات في تحليل استبيانات التسويق (مذكرة مقدمة ضمن متطلبات نيل شهادة الماجستير). كلية العلوم الاقتصادية والتجارية. جامعة العقيد الحاج لخضر. باتنة. الجزائر.
3. بلحسن، سمحة (2012) تأثير جودة الخدمات على تحقيق رضا الزبائن (مذكرة مقدمة لاستكمال متطلبات نيل شهادة الماجستير في العلوم التجارية). جامعة قاصدي مرباح. كلية العلوم الاقتصادية والتجارية وعلوم التسويق. ورقلة. الجزائر.
4. دريدي، أحلام (2014) "دور استخدام نماذج صفوف الانتظار في تحسين جودة الخدمات الصحية" (رسالة مقدمة كجزء من متطلبات نيل شهادة الماجستير في علوم التسويق). الجزائر.
5. الفاخري، محمود سعيد (2016) "مقدمة في الاقتصاد القياسي" منشورات مركز بحوث العلوم الاقتصادية الطبيعية الأولى. الوكالة الليبية للترجمة الدولي الموحد للكتب، دار الكتب الوطنية بنغازي ليبيا.