

تمهيد: يعتبر الانحدار أحد الأساليب الإحصائية التي تستخدم في قياس العلاقات الاقتصادية بين متغير ما يسمى بالمتغير التابع ومتغير آخر أو مجموعة من المتغيرات تسمى بالمتغيرات المفسرة أو المستقلة، كما تقسم نماذج الانحدار إلى عدة أنواع فهنالك الانحدار الخطي والانحدار غير الخطي، وهناك الانحدار البسيط والانحدار المتعدد وتحدد درجة الخطية على أساس العلاقة المراد قياسها وصفتي البسيط والمتعدد على حسب عدد المتغيرات التفسيرية .

1- الشكل العام لنموذج الانحدار الخطي البسيط: يستخدم النموذج الخطي البسيط لتكوين علاقة بين متغير التابع y ومتغير مستقل مفسر x بواسطة عينة n من الملاحظات، هذه العلاقة تسمح بشرح قيم y بواسطة قيم مأخوذة من طرف x ، كعلاقة الكمية المطلوبة من سلعة ما مع سعرها أو علاقة الإنفاق الاستهلاكي بالدخل المتاح....إلخ، أو بعبارة أخرى أثر متغير مستقل واحد على متغير آخر يسمى بالتتابع، وتعرف علاقة الانحدار بالشكل التالي :

$$Y_i = \alpha + \beta X_i + \varepsilon_i \quad i = 1, \dots, n$$

حيث : y_i المتغير التابع (الداخلي) ، x_i : المتغير المستقل (الخارجي) ، ε_i : حد الخطأ (المتغير العشوائي)، أما α يمثل الجزء الثابت وهو الجزء المقطوع من المحور الرأسى ، وهو عبارة عن قيمة متوسط المتغير التابع إذا تبعد قيمة المتغير المفسر ، بينما β فيمثل ميل المستقيم وهو يعبر عن مقدار التغير في المتغير التابع إذا حدث تغير في المتغير المستقل بوحدة واحدة ويطلق عليه أيضاً معامل الانحدار، وإشارته تبين ما إذا كانت هنالك علاقة طردية أو عكسية بين المتغير التابع y والمتغير المستقل x ، n : عدد المشاهدات أو الملاحظات .
ويرجع وجود حد الخطأ ε_i إلى عدة أسباب منها :

□- إهمال بعض المتغيرات المستقلة التي يمكن أن تؤثر على المتغير التابع في النموذج.
- الصياغة الرياضية غير السليمة للنموذج.

□- حدوث خطأ في كل من تجميع البيانات وقياس المتغيرات الاقتصادية .

2 - فرضيات النموذج: يعتبر ε_i الخطأ متغير عشوائي حيث تخضع لفرضيات الأساسية:
الفرضية الأولى : الأمل الرياضي للأخطاء معدوم أي $E(\varepsilon_i) = 0, \forall i = 1, \dots, n$

وتعني هذه الفرضية أن الأخطاء لا تدخل في تفسير y ، إذ أنها تعبر عن حدود عشوائية تأخذ قيمًا سالبة

أو موجبة أو معدومة وبالتالي لا يمكن تحديدها أو قياسها بدقة، وهي تخضع لقوانين الاحتمال بوسط أو توقع معلوم .

الفرضية الثانية: ثبات (تجانس) تباين الأخطاء Homoscedasticity

وهو ما يعني أن تبعثرها أو تشتتها حول المتوسط ثابت، ونعتبر عن ذلك رياضياً بـ:

$$V(\varepsilon_i) = E(\varepsilon_i^2) = \sigma^2, \forall i = 1 \dots n$$

الفرضية الثالثة: الأخطاء تتوزع طبيعيا

وهي موزع توزعاً طبيعياً ونكتب : $\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$.

الفرضية الرابعة: لا يوجد إرتباط ذاتي بين الأخطاء

تعني بأن البيانات المشتركة للأخطاء الملاحظات المختلفة تكون معدومة أي $\text{COV}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0, \forall i \neq j$

الفرضية الخامسة: لا يوجد إرتباط بين المتغير X والخطأ ε

أي أن المعطيات التي جمعت بالنسبة لهذا المتغير قادرة على إظهار تأثيرها على مستوى التابع، بحيث تكون قيمة واحدة على الأقل تختلف عن بقية القيم، لأجلها تكون العبارة الآتية تختلف عن الصفر $0 \neq \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ ونعتبر عن ذلك بالعبارة الآتية $\text{COV}(X_i, \varepsilon_i) = 0$

3- تقدير معاملات النموذج بطريقة المربعات الصغرى OLS:

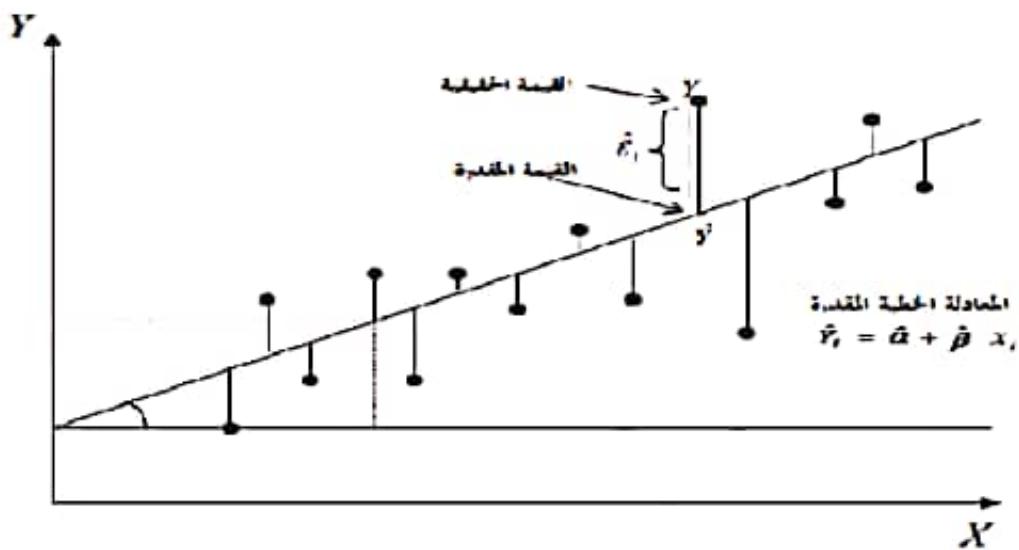
يعتمد هذه الطريقة في إيجادها لقيم تقديرية لمعلمات النموذج على التقليل قدر الإمكان من الفوارق بين القيم المشاهدة والقيم النظرية أو المقدرة التي يمنحها لنا مستقيم الانحدار أي $(\hat{Y}_i - Y_i) = \hat{\varepsilon}_i$ وتكون هذه الفوارق موجبة أحياناً وسالبة أحياناً أخرى ولتحطيم عقبة الإشارة للجأ إلى استعمال مربعات الفوارق مما يعطينا مجموعاً دائماً موجباً وبالتالي فإن مبدأ هذه الطريقة هو تصغير مجموعة مربعات الأخطاء

$$\text{MIN} \sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2 = \text{MIN} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\beta}X_i)^2$$

حيث $\hat{\alpha}$: القيمة المقدرة لـ α ، $\hat{\beta}$: القيمة المقدرة لـ β

$\hat{\varepsilon}_i = (Y_i - \hat{Y}_i)$: قيمة الباقي ، \hat{Y}_i : النموذج المقدر ، Y_i : النموذج الاقتصادي.

والشكل المولاي يوضح المعادلة الخطية المقدرة



ولإيجاد القيم المقدرة نشتق $\sum_{i=1}^n e_i^2$ بالنسبة لكل من $\hat{\alpha}$ و $\hat{\beta}$ بالطريقة الآتية :

$$\frac{\partial \sum_{i=1}^n e_i^2}{\partial \hat{\alpha}} = -2 \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\alpha}X_i - \hat{\beta}) = 0$$

$$\frac{\partial \sum_{i=1}^n e_i^2}{\partial \hat{\beta}} = -2 \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\alpha}X_i - \hat{\beta}) = 0$$

وبالتبسيط نجد:

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i Y_i - n \bar{X} \bar{Y}}{\sum_{i=1}^n X_i^2 - n \bar{X}^2} = \frac{COV(X_i, Y_i)}{V(X_i)}$$

$$\hat{\alpha} = \bar{Y} - b \bar{X}$$

(R^2)

4 - معامل التحديد

هذا المعامل يقيس جودة النموذج، أي يوضح نسبة الانحرافات قيم (y) الموضحة في النموذج بالنسبة للانحرافات الكلية، وهو عدد موجب محصور بين $[0; 1]$ ويرمز له بالرمز (R^2) حيث هو مربع معامل الارتباط الخطي (r) ، ويتم استخراج قيمته الجبرية كالتالي:

$$\sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

$$Y_i - \hat{Y}_i = e_i \Rightarrow \sum Y_i - \sum \hat{Y}_i = \sum e_i = 0 \Rightarrow \bar{Y} = \hat{Y}$$

$$\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = \sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 + \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (\bar{y} - \bar{y})^2 + \sum_{i=1}^n e_i^2 \dots \dots \dots (1)$$

بقسمة طرف المعادلة الأخيرة على $(Y_i - \bar{Y})^2$ نحصل على:

$$1 = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} + \frac{\sum_{i=1}^n e_i^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2}$$

ومنه قيمة R^2 هي :

$$R^2 = 1 - \left(\frac{\sum_{i=1}^n e_i^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2} \right)$$

وتعد المعادلة (1) مفيدة جداً لخدمة أغراضنا فيما يتعلق بقياس القدرة التفسيرية للنموذج، لذا من المهم أن نفحص بعناية معنى كل حد من حدودها:

(TSS) TOTAL SUM OF SQUARES : تعبير عن مجموع مربعات الانحرافات الكلية $\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2$

EXPLAINED SUM OF SQUARES (ESS) : تمثل مجموع مربعات الانحرافات المشروحة $\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2$

RESIDUAL SUM OF SQUARES (RSS) : تمثل مجموع مربعات الباقي $\sum_{i=1}^n (e_i)^2$

ومنه نعيد صياغة المعادلة (1) على الشكل الآتي :

وبتقسيم كل الأطراف على TSS نجد : $TSS = ESS + RSS$ ونعرف معامل التحديد

كما يلي : $R^2 = r^2 = \frac{ESS}{TSS} = 1 - \frac{RSS}{TSS}$ وهو معامل يقيس ويشرح نسبة الانحرافات الكلية أو التغيرات التي تحدث في التابع Y والمشروحة بواسطة تغيرات المتغير المستقل X .

لما يأخذ R^2 أكبر قيمة وهي 1 أي عندما تقع كل نقاط الملاحظات (Y_i, X_i) على الخط المقدر $\hat{Y}_i = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X_i$ فالقدرة التفسيرية للنموذج عالية جداً (تامة)، أي هناك جودة في التوفيق والارتباط بين المتغير التابع والمستقل.

أما إذا كان R^2 يأخذ أصغر (أسوأ) قيمة له وهي الصفر، فتفسر ذلك بأنه ليس هناك أي جودة في التوفيق والارتباط بين المتغير التابع والمستقل أي ليس للنموذج قدرة تفسيرية على الإطلاق وقد يرجع السبب في ذلك إلى أن العلاقة الموجودة بين المتغيرين هي غير خطية أو إلى غياب السبيبية بينهما. نذكر أن الفرق الجوهرى بين معامل التحديد ومعامل الارتباط يكمن في السبيبية حيث يقيس معامل

الارتباط العلاقة بين متغيرين بعض النظر عن الدور الذي يلعبه كل متغير، أما معامل التحديد فيقيس أيضا الارتباط ولكن يأخذ بعين الاعتبار السببية حيث أن المتغير X هو الذي يشرح الظاهرة .

7- حساب تابين المقدرات :

7-1- حساب تابين مقدرتى معلمتي التمودج:

- تابين الثابت $\hat{\alpha}$: نقوم أولا بحساب المقدار $\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta}\bar{X}$ أين وجدنا سابقا بأن $\hat{\alpha}$ ولدينا كذلك $\bar{Y} = \alpha + \beta\bar{X} + \bar{\varepsilon}$ وبالتعويض بقيمة \bar{Y} في قيمة $\hat{\alpha}$ نجد :

$$\hat{\alpha} - \alpha = \beta\bar{X} - \hat{\beta}\bar{X} + \bar{\varepsilon} = \bar{\varepsilon} - (\hat{\beta} - \beta)\bar{X} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{1}{n} - w_i \bar{X} \right) \varepsilon_i = \sum_{i=1}^n w_i' \varepsilon_i$$

$$(\hat{\alpha} - \alpha)^2 = \sum_{i=1}^n w_i'^2 \varepsilon_i^2 + 2 \sum_i \sum_j w_i' w_j' \varepsilon_i \varepsilon_j$$

وبعد إدخال التوقع الرياضي على الطرفين نجد : $E(\hat{\alpha} - \alpha)^2 = \sum_{i=1}^n w_i'^2 E(\varepsilon_i^2) + 2 \sum_i \sum_j w_i' w_j' E(\varepsilon_i \varepsilon_j)$

$$\sum_{i=1}^n w_i'^2 = \sum_i \left(\frac{1}{n^2} + w_i^2 \bar{X}^2 - \frac{2}{n} w_i \bar{X} \right) = \frac{1}{n} + \sum_i w_i^2 \bar{X}^2$$

$$E(\varepsilon_i \varepsilon_j) = 0 \quad , \quad E(\varepsilon_i^2) = \sigma_\varepsilon^2$$

$$\text{var}(\hat{\alpha}) = \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{\sum_i (X_i - \bar{X})^2} \right) \sigma_\varepsilon^2 = \left(\frac{\sum_i X_i^2}{n \sum_i (X_i - \bar{X})^2} \right) \sigma_\varepsilon^2$$

وبالتالي يصبح لدينا تابين الثابت هو :

- حساب تابين $\hat{\beta}$:

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

نعلم بأن :

حيث :

$$y_i = Y_i - \bar{Y} \quad , \quad x_i = X_i - \bar{X}$$

$$\hat{\beta} = \sum_{i=1}^n w_i y_i \quad \text{والتالي يمكن كتابة } \hat{\beta} \text{ كمالي: } w_i = \frac{x_i}{\sum_i x_i^2}$$

نضع :

يجب أن نذكر بعض الخصائص الخاصة ب w_i :

$$\sum_i w_i^2 = \frac{1}{\sum_i x_i^2}$$

$$\sum_i w_i x_i = 1$$

$$\sum_i w_i = 0$$

لدينا : $\bar{Y} = \alpha + \beta \bar{X} + \bar{\varepsilon}$ و $Y_i = \alpha + \beta X_i + \varepsilon_i$ كما لدينا $\hat{\beta} = \sum_{i=1}^n w_i y_i = \sum_i w_i (Y_i - \bar{Y})$
بالتعويض نحصل على :

$$\begin{aligned}\hat{\beta} &= \sum_i w_i (\alpha + \beta X_i + \varepsilon_i - \alpha - \beta \bar{X} - \bar{\varepsilon}) \\ &= \sum_i w_i (\beta X_i + \varepsilon_i - \beta \bar{X} - \bar{\varepsilon}) = \sum_i w_i [\beta(X_i - \bar{X}) + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})]\end{aligned}$$

المقدار $\bar{\varepsilon} - \varepsilon$ يؤول إلى ε لأن الأمل الرياضي لـ $\bar{\varepsilon}$ يساوي الصفر كما لدينا $\sum_i w_i x_i = 1$ ومنه

$$\hat{\beta} - \beta = \sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i \quad \text{أي } \hat{\beta} = \beta + \sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i \quad \text{يمكن كتابة } \hat{\beta} \text{ كمالي:}$$

$$(\hat{\beta} - \beta)^2 = \left(\sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i \right)^2 = \sum w_i^2 \varepsilon_i^2 + 2 \sum_i \sum_j w_i w_j \varepsilon_i \varepsilon_j \quad \text{وعليه:}$$

وبعد إدخال التوقع الرياضي نحصل على :

$$E(\hat{\beta} - \beta)^2 = \sum w_i^2 E(\varepsilon_i^2) + 2 \sum_i \sum_j w_i w_j E(\varepsilon_i \varepsilon_j) \quad \text{يمان: } E(\varepsilon_i \varepsilon_j) = 0 \quad \text{و} \quad E(\varepsilon_i^2) = \sigma_\varepsilon^2$$

$$\text{var}(\hat{\beta}) = \sigma_\varepsilon^2 \sum w_i^2 = \left(\frac{\sigma_\varepsilon^2}{\sum_i (X_i - \bar{X})^2} \right)$$

نلاحظ أن تباين كل مقدر غير معروف لأنه يرتبط بتباين الأخطاء النظري σ_ε^2 فيبني في هذه الحالة تقدير تباين الأخطاء للحصول على تباين الباقي .

7-2- حساب تباين الأخطاء (الباقي) σ_ε^2 :

إن تقدير تباين الأخطاء العشوائية هو :

$$\hat{\sigma}_\varepsilon^2 = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2}{n-2}$$

القيمة التي في البسط تعبر عن جموع مربعات الباقي أما $n-2$ فهي درجة الحرية التي تعبر عن حجم العينة n ناقص 2 وذلك لوجود معلمتين مقدرتين في النموذج الخطي البسيط .

8 - بناء مجال الثقة للمعامل:

معرفة توزيع $\hat{\alpha}$ و $\hat{\beta}$ يمكن تكوين مجالات ثقة وإجراء اختبار الفرضيات الموضعية حول معلم الانحدار α و β على التوالي، نعطي مجالاً للقيم التي يمكن أن تحتوي عليها معلم الانحدار الحقيقة، مع كل مجال ثقة نضع مستوى إحصائياً للمعنوية، حيث أن احتمال احتواء المجال المذكور على معلمة الانحدار الحقيقة يكون واحداً مطروحاً منه مستوى المعنوية، أي $(1-\alpha)$ ولنكوين مجال الثقة من التوزيع t بالنسبة للمعلمتين α و β نكتب القانون الخاص لكل معلمة:

في حالة $n > 30$ و σ^2 غير معروف : -

$$\frac{\hat{\alpha} - \alpha}{\hat{\sigma}_{\hat{\alpha}}} \rightarrow t_{n-2}$$

$$\frac{\hat{\beta} - \beta}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}} \rightarrow t_{n-2}$$

عند مستوى معنوية $(\alpha\%)$ يكون مجال الثقة لكلا المعلمتين :

$$Pr\left[-t_{n-2,\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{\hat{\alpha} - \alpha}{\hat{\sigma}_{\hat{\alpha}}} \leq t_{n-2,\frac{\alpha}{2}}\right] = 1 - \alpha$$

$$Pr\left[-t_{n-2,\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{\hat{\beta} - \beta}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}} \leq t_{n-2,\frac{\alpha}{2}}\right] = 1 - \alpha$$

إذا ضربنا جميع أطراف الاحتمال الأول ب $\hat{\sigma}_{\hat{\alpha}}$ وأضفنا المقدار α ، أما الاحتمال الثاني فنضرب أطرافه ب $\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}$ ونضيف β فستحصل في الأخير على فترة الثقة الخاصة بكل معلمة :

$$\alpha \in \left[\hat{\alpha} - \hat{\sigma}_{\hat{\alpha}} t_{(n-2,\frac{\alpha}{2})}; \hat{\alpha} + \hat{\sigma}_{\hat{\alpha}} t_{(n-2,\frac{\alpha}{2})} \right]$$

$$\beta \in \left[\hat{\beta} - \hat{\sigma}_{\hat{\beta}} t_{(n-2,\frac{\alpha}{2})}, \hat{\beta} + \hat{\sigma}_{\hat{\beta}} t_{(n-2,\frac{\alpha}{2})} \right]$$

في حالة حجم العينة $n > 30$ و التباين σ^2 معروف : -

$$\hat{\alpha} \rightarrow N\left(\alpha, \frac{\hat{\sigma}^2}{\sum_i x_i^2}\right) \Rightarrow \frac{\hat{\alpha} - \alpha}{\hat{\sigma}_{\hat{\alpha}}} \rightarrow N(0,1)$$

$$\hat{\beta} \rightarrow N\left(\beta, \frac{\hat{\sigma}_e^2 \sum_i X_i^2}{n \sum_i x_i^2}\right) \Rightarrow \frac{\hat{\beta} - \beta}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}} \rightarrow N(0,1)$$

عند مستوى المعنوية ($\alpha\%$) يكون مجال الثقة لكلا المعلمتين كما يلي:

$$\alpha \in \left[\hat{\alpha} - \hat{\sigma}_{\hat{\alpha}} z_{\frac{\alpha}{2}}, \hat{\alpha} + \hat{\sigma}_{\hat{\alpha}} z_{\frac{\alpha}{2}} \right]$$

$$\beta \in \left[\hat{\beta} - \hat{\sigma}_{\hat{\beta}} z_{\frac{\alpha}{2}}, \hat{\beta} + \hat{\sigma}_{\hat{\beta}} z_{\frac{\alpha}{2}} \right]$$

مع العلم بأن القيمة $z_{\frac{\alpha}{2}}$ تمثل القيمة الحرجية للتوزيع الطبيعي المعياري وهي القيمة المحسوبة نستخرجها من الجدول مباشرة.

9 - اختبارات المعنوية أو الدلالة:

قد يكون النموذج المبني من طرقنا صحيحاً أو غير صحيح وثبت صحته من خلال اختباره، ويتم ذلك بواسطة فرض معلمة من معالم النموذج تساوي الصفر أو أي عدد آخر، وتسمى فرضية العدم H_0 وما دامت العلاقة بين Y و X قائمة على أساس النموذج الخطى، فإن انعدام هذه العلاقة يعني بأن خط انحدار المجتمع هو عبارة عن خط أفقي أي $\beta = 0$ ، وبما أن الفرض H_0 خاضع للاختبار فإنه لا يكون بالضرورة صحيحاً الأمر الذي يتطلب منا وضع فرض بديل $H_1: \beta \neq 0$ وفي حالة معرفة إشارة β مسبقاً من النظرية الاقتصادية فإن الفرض البديل يكون $H_1: \beta > 0$ (أو $H_1: \beta < 0$)

فإذا أردنا أن نختبر العلاقة بين المتغير المستقل (X) والتغير التابع (y) وذلك بوضع الفرضية H_0 التي تنص على عدم وجود علاقة بينهما فتكون الفرضية H_1 عكس H_0 ويكون شكل الاختبار كما يلي:

$$\begin{cases} H_0: \beta = 0 \\ H_1: \beta \neq 0 \end{cases}$$

ولاختبار صحة إحدى الفرضيتين السابقتين نستعمل اختبار ستودنت (T) أو اختبار فيشر (F).

1- اختبار ستودنت (T): ويتم هذا الاختبار بحساب الإحصائية التالية:

حيث δ : الانحراف المعياري للمقدمة $\hat{\beta}$ ، وبما أن الفرضية H_0 تنبع على إنعدام B فإن قيمة (T)

$$T_e = \left| \frac{\hat{\beta}}{\delta_{\hat{\beta}}} \right|$$

وبتم قبول أو رفض H_0 بمستوى معنوية معين ($\alpha\%$) بمقارنة قيمة (T) المحصل عليها مع القيمة المحددة عند درجة الحرية ($2 - N$)، حيث: 2 هو عدد المقدرات في هذه الحالة، و N هو عدد المشاهدات، وقرار هذا الاختبار يكون كالتالي:

$T_c > T_{\alpha/2}$: فإننا نرفض H_0 إذن $0 \neq \hat{\beta}$ ومنه التغير له معنى (تأثير) في النموذج أي أنه معنوي.

$T_c < T_{\alpha/2}$: فإننا نقبل H_0 إذن $0 = \hat{\beta}$ ومنه $\hat{\beta}$ ليس معنوي أي أن التغير المفسر له دور في النموذج.

حيث T المحددة تمثل القيم الحرجة وتحدد المنطقة الحرجة للاختبار ذو الطرفين عند درجة الحرية ($2 - N$) وبمستوى معنوية محدد ونكتب $T_c > T_{\alpha/2}$.

ملاحظة: عندما يكون حجم العينة كبيرا ($n > 30$) فينبعي استعمال التوزيع الطبيعي ويمكنأخذ القيمة الحرجة $Z_{\alpha/2}$ وذلك بحساب المساحة المظللة للتوزيع الطبيعي.

2- اختبار فيشر (F): يوضح لنا هذا الاختبار دلالة النموذج بصورة عامة، وكذلك حساب نسبة الانحرافات الموضحة إلى الانحرافات غير الموضحة بواسطة النموذج:

$$\begin{cases} H_0: \alpha = \beta = 0 \\ H_1: \alpha \neq 0 \text{ or } \beta \neq 0 \end{cases}$$

- شكل الاختبار: ويتم الاختبار بحساب الإحصائية:

$$F_c = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 / 1}{\sum_{i=1}^n e_i^2 / n - 2}$$

حيث n : هو عدد المشاهدات

نقوم بمقارنة القيمة F_c مع القيمة (F_c) عند درجة الحرية ($1, n-2$) بمستوى معنوية α .

- قرار الاختبار:

إذا كان $F_c > F_{\alpha/2}$ فإننا نرفض H_0 أي أن المتغيرات X تؤثر (أي تفسر) y.

إذا كان $F_c < F_{\alpha/2}$ فإننا نقبل H_0 أي أن المتغيرات X لا يؤثر (أي تفسر) y.

10- استعمال برنامج Eviews9.0 في تطبيقات لمعادلة الانحدار الخطي البسيط :

سنعتمد على المثال الآتي من أجل معرفة تقدير النماذج الخطية البسيطة وذلك بإختبارها يدويا أولا، ثم

باستعمال برنامج Eviews9.0

مثال 01 : لدراسة أثر سعر الفائدة (X) كمتغير مستقل على إدخال القطاع العائلي (Y) كمتغير تابع في دولة ما تم تجميع البيانات الخاصة بالمتغيرين خلال الفترة 2008 - 2017 كما هو موضح بالجدول المولى:

السنة	2008	2009	2010	2011	2012	2013	2014	2015	2016	2017
سعر الفائدة	2	3	5	4	3	5	7	6	7	8
الإدخار	20	28	40	45	37	52	54	43	65	56

المطلوب :

- 1 - رسم بيانات الجدول في شكل إنتشاري .
- 2 - تقدير معادلة الانحدار الخطى البسيط بين المتغيرين باعتبار العلاقة بينهما خطية باستخدام طريقة المربعات الصغرى OLS يدويا ثم عن طريق برنامج Eviews.
- 3 - قدم تفسيراً اقتصادياً لمعلمة النموذج المتوصل إليها .
- 4 - أحسب مختلف قيم حد الخطأ $\hat{e}_i = e_i$ مقدر الخطأ العشوائي e_i
- 5 - إيجاد تباين الباقي والانحراف المعياري للمقدرات .
- 6 - اختبار عند مستوى معنوية 95% معنوية المقدرات.
- 7 - إختبر المعنوية الإحصائية الكلية للنموذج عند مستوى معنوية 95%
- 8 - إيجاد معامل التحديد للنموذج المقدر ثم اشرح النتيجة .

- الحل باستخدام الطريقة الحسابية اليدوية :

- 1 - تقدير النموذج الخطى البسيط: تقوم أولاً بحساب المجاميع التي يوضحها الجدول المولى :

السنوات	X	Y	XY	X^2	Y^2
2008	2	20	40	4	400
2009	3	28	84	9	784
2010	5	40	200	25	1600
2011	4	45	180	16	2025
2012	3	37	111	9	1369
2013	5	52	260	25	2704
2014	7	54	378	49	2916
2015	6	43	258	36	1849
2016	7	65	455	49	4225

2017	8	56	448	64	3136
الاجمالي	50	440	2414	286	21008

يمكن حساب المتوسط الحسابي للمتغيرين :

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{10} Y_i = \frac{440}{10} = 44 \quad \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{10} X_i = \frac{50}{10} = 5$$

لدينا العلاقة بين المتغيرين هي من الشكل: $Y_i = \alpha + \beta X_i + \varepsilon_i$ وتقديرها يكون من الشكل المولى: $\hat{Y}_i = \hat{\alpha} + \hat{\beta} X_i$ ، ومنه يمكن إيجاد قيمة المعلمة B كمايلي :

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i Y_i - n \bar{X} \bar{Y}}{\sum_{i=1}^n X_i^2 - n \bar{X}^2} = \frac{2414 - (10)(44)(5)}{286 - 10(5)^2}$$

$$\Rightarrow \hat{\beta} = 5.94$$

$$\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta} \bar{X} \Rightarrow \hat{\alpha} = 44 - 5.94(5) \Rightarrow \hat{\alpha} = 14.3$$

$$\hat{Y}_i = 14.3 + 5.94 X_i$$

2 - التفسير الاقتصادي لمعلمة النموذج:

النموذج المتوصل إليه هو $\hat{Y}_i = 14.3 + 5.94 X_i$ وبغض النظر عن معنوية النموذج من عدمها فإن القيمة 5.94 تعني بأنه إذا تغير المتغير المستقل (إدخال العائلات) بوحدة واحدة فإن المتغير التابع (سعر الفائدة) سيتغير بمقدار 5.94 وحدة وفي نفس الاتجاه أي العلاقة بين المتغيرين هي علاقة طردية.

3 - حساب مختلف قيم حد الخطأ $e_i = \hat{\varepsilon}_i$:

$$e_i = (Y_i - \hat{Y}_i)$$

السنوات	X	Y	$\hat{Y}_i = 14.3 + 5.94 X_i$	$e_i = (Y_i - \hat{Y}_i)$	e_i^2
2008	2	20	26.18	-6.18	38.19
2009	3	28	32.12	-4.12	16.97
2010	5	40	44	-4	16
2011	4	45	38.06	6.94	48.16
2012	3	37	32.12	4.88	23.81

2013	5	52	44	8	64
2014	7	54	55.88	-1.88	3.53
2015	6	43	49.94	-6.94	48.16
2016	7	65	55.88	9.12	83.17
2017	8	56	61.82	-5.82	33.87
المجموع	50	440	/	/	375.86

3- تقدير تباين حد الخطأ العشوائي :

$$\hat{\sigma}_e^2 = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{\epsilon}_i^2}{(n-2)} = \frac{\sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2}{(n-2)}$$

لدينا:

ومنه فإن مقدر تباين حد الخطأ يساوي :

$$\hat{\sigma}_e^2 = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{\epsilon}_i^2}{(n-2)} = \frac{375.86}{8} = 46.98$$

4- اختبار معنوية معلمتي النموذج المقدر :

نقوم باختبار الفرضيتين الآتتين:

فرض العدم : سعر الفائدة ليس له أثر معنوي على إدخار العائلات

فرض البديل: سعر الفائدة له أثر معنوي على إدخار العائلات

وللقيام بهذا الاختبار نقوم بحساب إحصائية ستيفونت T_c بحيث :

$$T_c = \left| \frac{\hat{\beta}}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}} \right|$$

بحيث أن :

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}^2 = \frac{\hat{\sigma}_e^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$

السنوات	X	$X_i - \bar{X}$	$(X_i - \bar{X})^2$
2008	2	-3	9
2009	3	-2	4

2010	5	0	0
2011	4	-1	1
2012	3	-2	4
2013	5	0	0
2014	7	2	4
2015	6	1	1
2016	7	2	4
2017	8	3	9
المجموع	50	/	36

لدينا : $\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}^2 = \frac{\hat{\sigma}_e^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \frac{46.98}{36} = 1.3$ إذن $T_e = \left| \frac{\hat{\beta}}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}} \right| = \left| \frac{5.94}{1.14} \right| = 5.21$

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}} = \sqrt{1.3} = 1.14$$

11 - إختبار المعنوية الكلية للنموذج :

نقوم باختبار الفرضيتين الآتىين:

فرض العدم : النموذج الحالى غير مناسب لتمثيل العلاقة بين سعر الفائدة كمتغير تابع وإدخار العائلات كمتغير مستقل ونعبر عنه بالصيغة الآتية: $H_0: \alpha = \beta = 0$

فرض البديل: النموذج الحالى مناسب لتمثيل العلاقة بين سعر الفائدة كمتغير تابع وإدخار العائلات كمتغير مستقل ونعبر عنه بالصيغة الآتية: $H_1: \alpha \neq 0 \text{ أو } \beta \neq 0$

ولإجراء هذا الاختبار نقوم بحساب إحصائية فишر F وفق العلاقة الآتية:

$$F_e = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 / 1}{\sum_{i=1}^n e_i^2 / n - 2}$$

نقوم بحساب المقدار $\sum_i (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2$ أولاً كما في الجدول :

السنوات	Y	$Y_i - \bar{Y}$	$(Y_i - \bar{Y})^2$	\hat{Y}_i	$(\hat{Y}_i - \bar{Y})$	$(\hat{Y}_i - \bar{Y})^2$	e_i^2
2008	20	-24	576	26.18	-17.82	317.55	38.19
2009	28	-16	256	32.12	-11.88	141.13	16.97

2010	40	-4	16	44	0	0	16
2011	45	1	1	38.06	-5.94	35.28	48.16
2012	37	-7	49	32.12	-11.88	141.13	23.81
2013	52	8	64	44	0	0	64
2014	54	10	100	55.88	11.88	141.13	3.53
2015	43	-1	1	49.94	5.94	35.28	48.16
2016	65	21	441	55.88	11.88	141.13	83.17
2017	56	12	144	61.82	17.82	317.55	33.87
المجموع	440	/	1648	/	/	1270.18	375.86

$$F_c = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 / 1}{\sum_{i=1}^n e_i^2 / n - 2} = \frac{1270.18 / 1}{375.86 / 8} = 27.03$$

لدينا قيمة فيشر المحدولة عند درجة حرية (1,8) F(1,8) ومستوى معنوية 5% تساوي : 5.32
 بما أن قيمة فيشر المحسوبة أكبر من المحدولة فاننا نقبل بالفرضية البديلة التي تنص على وجود العلاقة مابين كل من سعر الفائدة وإدخار العائلات ويستدل من هذا أن النموذج المقترن مناسب لتمثيل العلاقة بين المتغيرين .

12 - حساب معامل التحديد R^2 :

$$R^2 = 1 - \left(\frac{\sum_{i=1}^n e_i^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} \right)$$

$$R^2 = 1 - \frac{RSS}{TSS} = \frac{ESS}{TSS}$$

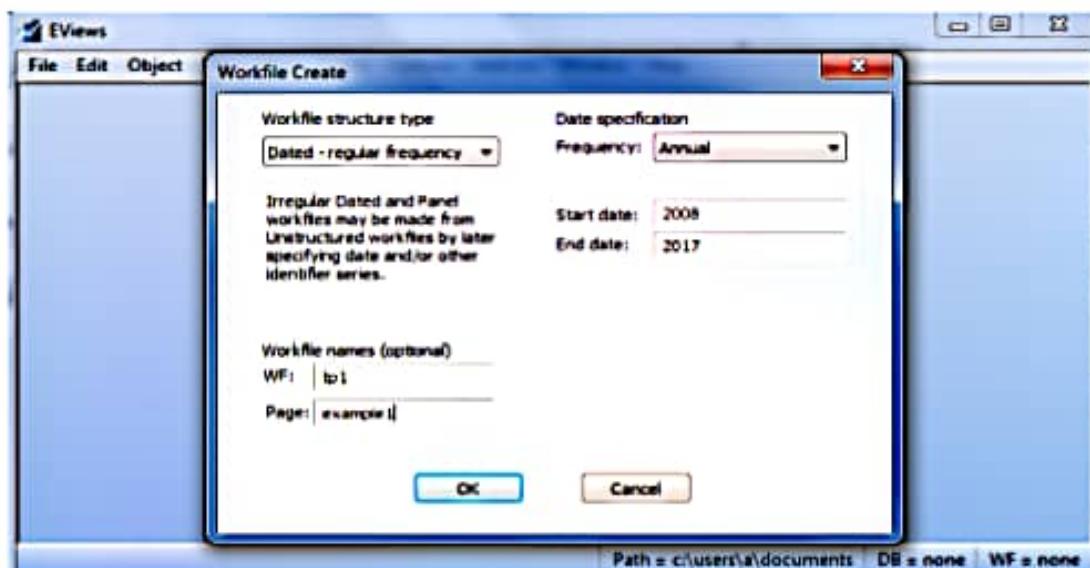
$$R^2 = \frac{\sum (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2} = \frac{1270.18}{1648} = 0.7707$$

يمكن تفسير هذه النتيجة بأن 77.07 % من التغيرات التي تحدث في المتغير التابع الممثل في سعر الفائدة ناجمة من جموع التغيرات التي تحدث في معدلات إدخار العائلات ، أما النسبة المئوية (22.93%) ترجع لعوامل أخرى (أخطاء عشوائية) أي أن للنموذج ذو قوة تفسيرية عالية.

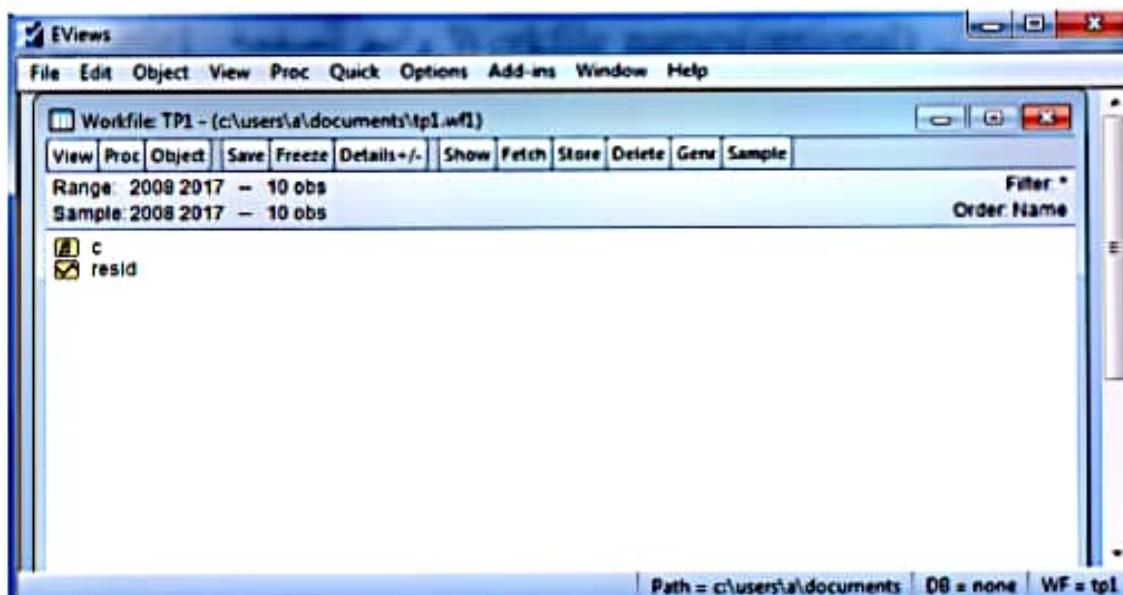
الحل باستخدام برنامج Eviews :

قبل تقدير العلاقة بين متغيري النموذج نقوم أولاً وكما تطرقنا في الفصل الأول بإنشاء ملف جديد بالبرنامج أين ندخل بيانات متغيري الدراسة وذلك بعد فتح البرنامج على الجهاز ومن خلال القائمة الرئيسية ننفذ الأوامر وفق الخطوات الآتية:

File → new → workfile أو بالضغط على الزر **CTRL+N** يظهر لنا شاشة من أجل تحديد نوعية البيانات، وهي عبارة عن سلاسل زمنية سنوية **Annual** لنكتب تاريخ بداية السلسلة **2008** مقابل **Start date** وتاريخ نهاية السلسلة **2017** مقابل **End date** في مثالنا كما نقوم بتسمية الملف مثلا **TP1** من خلال **Workfile names(optional)** باسم **example1** كما في الشكل المولى :



ثم نضغط على الأمر **OK** لنتحصل على مخرجات كما بالشكل الآتي :



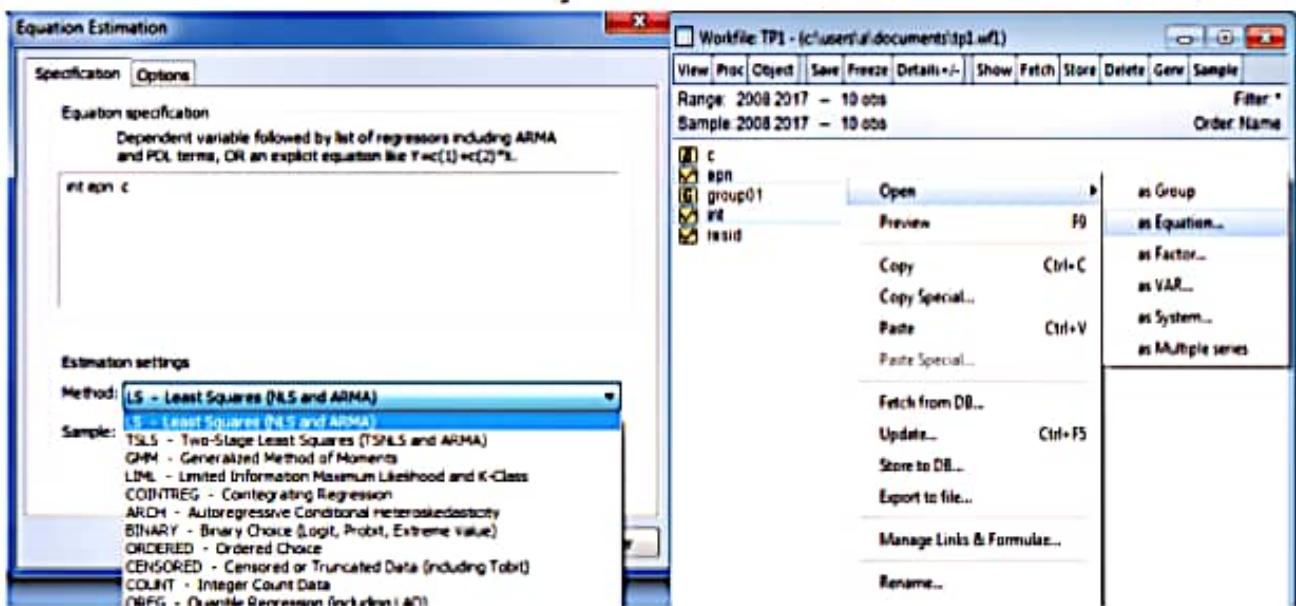
لإدخال البيانات التي قمنا بتحديد مداها ونوعها نقوم بتنسمية متغيرات الدراسة وتفرغ بيانات كل سلسلة موافقة للاسم المعطى لها (X, Y) بإتباع إحدى الطرق الثلاثة كما جاء في الفصل الأول وستختار نحن إحدى تلك الطرق كمالي: :

نكتب في الفراغ التي تحت شريط القوائم (نافذة الأوامر) أمر DATA ثم نكتب اسم متغيرات الدراسة أين نترك فراغ بين كل اسم واسم آخر: (DATA INT EPN) بحيث INT تعب عن سعر الفائدة و EPN تعب عن الإدخار الخاص بالعائلات، ثم نضغط على ENTER في لوحة المفاتيح ونلأ بياناتنا كما في الشكل المولى:

	INT	EPN
2008	2	20
2009	3	28
2010	5	NA
2011	4	NA
2012	3	NA
2013	5	NA
2014	7	NA
2015	6	NA
2016	7	NA
2017	8	NA

بعد الإنتهاء من ملأ جميع البيانات نقوم بحفظ هذه المجموعة (Group) بالضغط على Name وإعطاء اسم لها مثلا Group1 فتسحل على واجهة صفحة ال Workfile ثم تسجيل خروج ، سوف تظهر

السلستين EPN,INT Workfile TPI في الصفحة تقف بمؤشر الماوس أولاً على السلسلة التي تمثل التابع INT ونضغط بالسار ليتم التظليل ونقف على السلسلة EPN أيضاً وذلك على الترتيب، وبدون تغير مكان الماوس نضغط باليمين ليظهر قائمة مختار منها OPEN ثم AS EQUATION لتضغط عليها لتحصل على صندوق بعنوان Specification Equation في أسفل الإطار مختار طريقة التقدير Least Squares (طريقة المربعات الصغرى) من كمالي Method :



ثم نضغط OK لظهور نتيجة التقدير في جدول على الشكل التالي:

Equation: UNTITLED Workfile: TPI::example1\					
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids					
Dependent Variable:	INT				
Method:	Least Squares				
Date:	10/30/19 Time: 11:37				
Sample:	2008 2017				
Included observations:	10				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.	
EPN	5.944444	1.142440	5.203287	0.0008	
C	14.27778	6.109653	2.336921	0.0476	
R-squared	0.771912	Mean dependent var	44.00000		
Adjusted R-squared	0.743401	S.D. dependent var	13.53186		
S.E. of regression	6.854642	Akaike info criterion	6.864586		
Sum squared resid	375.8889	Schwarz criterion	6.925103		
Log likelihood	-32.32293	Hannan-Quinn criter	6.798199		
F-statistic	27.07419	Durbin-Watson stat	1.975022		
Prob(F-statistic)	0.000819				

نحفظ بالمعادلة المقدرة بالضغط على الزر name وختار اسماء مثلا eq1 ثم نضغط على OK فتظهر

داخل صفحة Workfile TPI

ولحصول على التمثيل الرياضي للعلاقة السابقة نختار من الأمر View Representations فنحصل على نموذج الانحدار المقدر كما يلى :

```

Equation: EQ01 Workfile: TP1::example1\

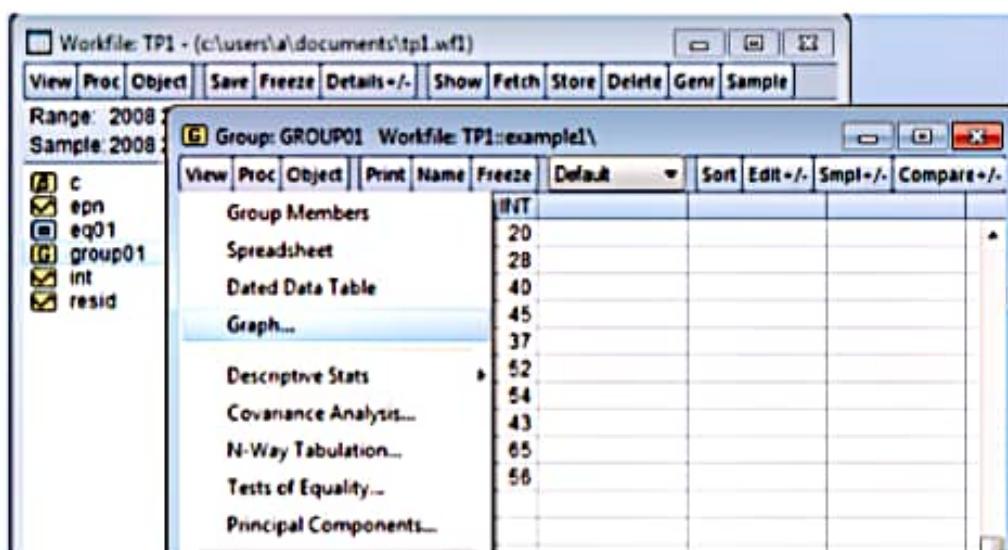
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids
Estimation Command
=====
LS INT EPN C

Estimation Equation:
=====
INT = C(1)*EPN + C(2)

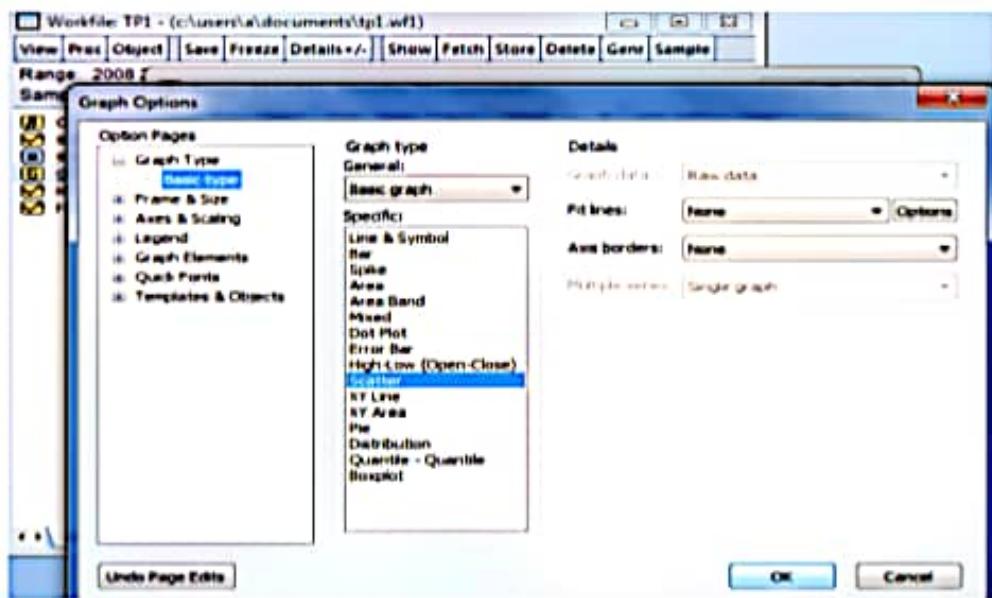
Substituted Coefficients:
=====
INT = 5.94444444444*EPN + 14.2777777778
  
```

نلاحظ بأننا تحصلنا على نفس الناتج وذلك باستعمال الحل اليدوي بحيث نعلم 5.94 هي قيمة المقدمة لمعلمة النموذج والتي تعبر عن مقدار التغير في INT لما يتغير EPN بوحدة واحدة وهي قيمة موجبة تدل بأن العلاقة بين المتغيرين هي علاقة طردية، أما 14.27 فتعبر عن القيمة المقدرة للثابت وهو حجم INT لما تندفع قيمة المتغير EPN أي في ظل عدم وجود أي إدخال عائلي .

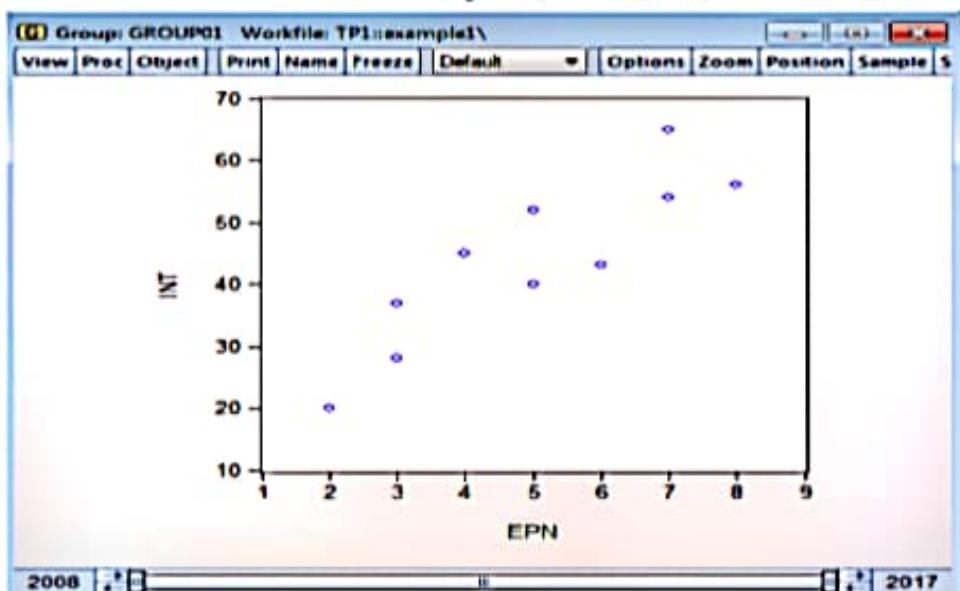
للحصول على جواب السؤال الأول وهو الشكل الانتشاري لبيانات الجدول نتبع الخطوات الآتية :
نقوم بفتح Group01 من صفحة Workfile TP1 ثم نختار الأمر Graph من View كما بالشكل المولى :



يظهر من جواب آخر نقوم من خلاله باختيار الشكل المناسب أين سنختار خانة الأمر Scatter أي الشكل الانتشاري لبيانات الدراسة :



ثم بعدها نضغط على ok لنتحصل على الشكل المولى:

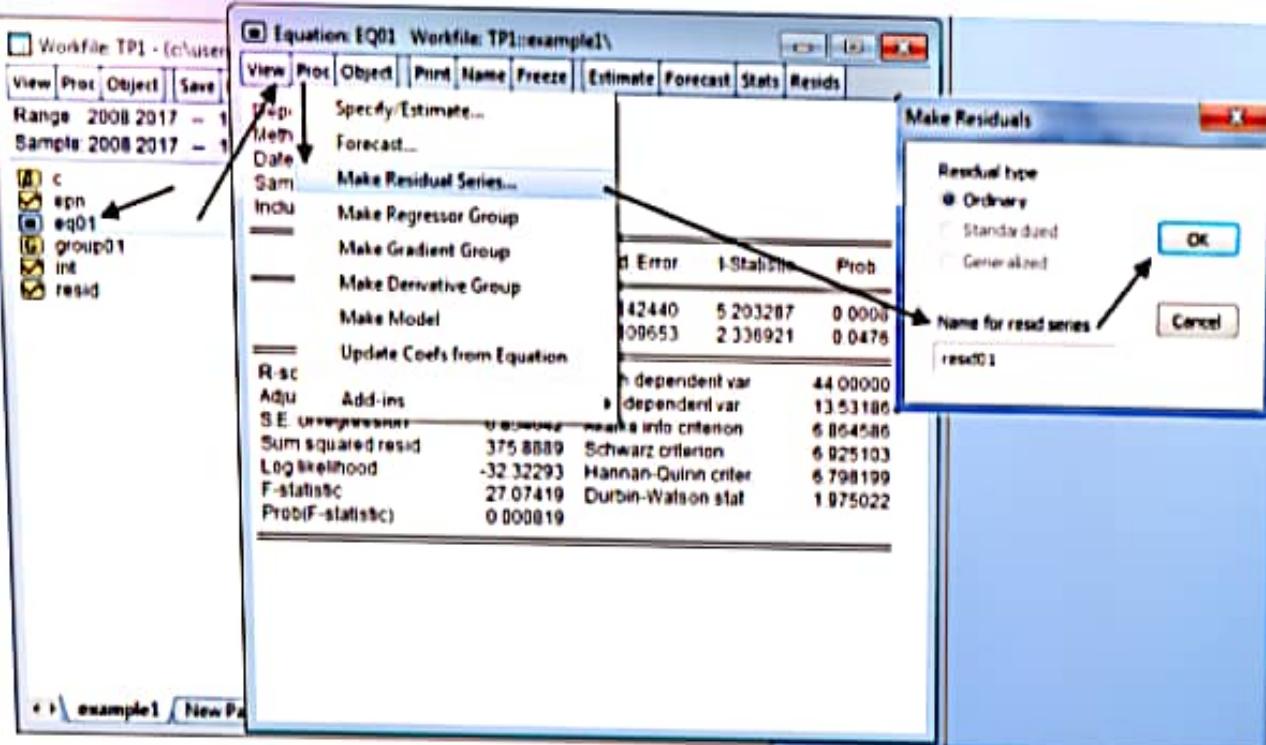


إن المدف من التمثيل البياني لمختلف قيم متغيرات الدراسة هو توضيع نوع العلاقة واتجاهها، أين يتضح من خلال السحابة النقطية بين المتغيرين بأن العلاقة بينهما هي علاقة خطية موجبة.

4 حساب مختلف قيم حد الخطأ المقدر \hat{e}_t :

نتحصل على مختلف قيم حد الخطأ المقدر \hat{e}_t عن طريق برنامج Eviews بإتباع الخطوات الآتية:

نقوم بفتح eq01 (المعادلة المقدرة المتحصل عليها والتي تم الإحتفاظ بها سابقا) من صفحة Workfile ثم نختار من Proc الأمر Make residual series لنتحصل على مربع حواري نقوم من خلاله بتسمية سلسلة الباقي في خانة Name for resid series كما في الشكل المولى :



نقط على OK فتظهر سلسلة الباقي في صفحة الا

Date	Value
2008	-5.155567
2009	-4.111111
2010	-4.000000
2011	6.944444
2012	4.888889
2013	8.000000
2014	-1.888889
2015	-6.944444
2016	9.111111
2017	-5.833333

ما بقية أسللة التمرن فيمكننا الإجابة عليها من خلال جدول التقدير المتحصل عليه سابقاً :

Equation: UNTITLED Workfile: TP1\example1\

Dependent Variable: INT
Method: Least Squares
Date: 10/30/19 Time: 11:37
Sample: 2008 2017
Included observations: 10

إحصائية

سيودنت t_{cal}

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
EPN	5.944444	1.142440	5.203287	0.0008
C	14.27778	6.109653	2.336921	0.0476
R-squared	0.771912	Mean dependent var	44.000000	
Adjusted R-squared	0.743401	S.D. dependent var	13.53186	
S.E. of regression	6.854542	Akaike info criterion	6.864586	
Sum squared resid	375.8889	Schwarz criterion	6.925103	
Log likelihood	-32.32293	Hannan-Quinn criter	6.798199	
F-statistic	27.07419	Durbin-Watson stat	1.975022	
Prob(F-statistic)	0.000819			

الجدول أعلاه يوضح مختلف القيم الإحصائية التي تساعدنا على الحكم على النموذج المقدر هل هو مقبول إحصائياً أم لا، مثل قيمة معامل التحديد وقيمة إحصائية فيشر بالإضافة إلى إحصائية ستيفونس كما يحتوي الجدول على قيمة إحصائية درين واتسون التي ستكلم عنها لاحقاً، كما يمكننا الحكم على معنوية معلمة النموذج من خلال قيمة احتمال المقابل لكل معلمة بحيث إذا كانت قيمة الاحتمال أقل من 0.05 (مستوى المعنوية هنا 5%) فإننا نرفض الفرضية الصفرية ونقبل بالفرض البديل الذي ينص على المعنوية الإحصائية للمعلمة وهي النتيجة المتحصل عليها في مثالنا هذا (0.0008 أقل من 0.05) وهذا بالنسبة لمعلمة النموذج أما بالنسبة للثابت فلدينا 0.04 أقل من 0.05)، ويمكن الحكم كذلك على المعنوية الكلية للنموذج من خلال إحتمال إحصائية فيشر كما بالجدول 19 $\text{Prob(F-statistic)} = 0.00819$ وهي قيمة أقل من 0.05 إذن النموذج ككل معنوي.

مثال 02: قام أحد الخللين الماليين بحساب الضرائب المعيارية لمعدلات العائد والتي تمثل درجة المخاطرة (s)، الخاصة بـ 12 محفظة مالية ذات أحجام مختلفة من الأوراق المالية التي تمثل درجة التنوع (v) خلال سنة، والجدول المواري يبين النتائج المتحصل عليها :

درجة المخاطرة (s)	درجة التنوع (v)
30	1
20	2
15	3
12	4
8.5	5
7.5	6
7	7
6.75	8
6.5	9
6.5	10
6.25	11
6	12

المطلوب :

- 1- خذر العلاقة ما بين درجة التنوع ودرجة المخاطرة .
- 2- بكم تغير درجة المخاطرة عندما ترتفع درجة التنوع بمقدار ورقتين ماليتين ؟
- 3- ماذا تعني قيمة $\hat{\alpha}$ و $\hat{\beta}$ إقتصادياً ؟ حيث أن $\hat{\alpha}$: هي الثابت و $\hat{\beta}$: هي الميل.

- 4- استنتج معادلة حد الخطأ e_i أي \hat{e}_i ، ثم أحسب e_5 وشرح ماذا تعني .
- 5- أحسب الخطأ المعياري $\hat{\sigma}$ لمقدري المربعات الصغرى .
- 6- أوجد قيمة معامل التحديد R^2 ، ماذا تعني لك تلك القيمة ؟

7 - اختر مدى المعنوية الإحصائية لميل معادلة الانحدار عند مستوى المعنوية $\alpha = 5\%$ مع العلم بأن

$$t_{tab} = 2.228$$

الحل باستخدام برنامج Eviews :

نقوم أولاً وكما تطرقنا في المثال السابق بإنشاء ملف جديد بالبرنامج أين ندخل بيانات متغيري الدراسة بحيث نختار بيانات غير مؤرخة unstructured/undated وهي عبارة عن مشاهدات فقط بدون تاريخ أين نحدد عدد المشاهدات (أنظر الفصل الأول) بدلاً من Dated-regular frequency ، وهنا يجب أولاً تحديد المتغير التابع من المتغير المستقل وفي مثاناً نجد بأن درجة المخاطرة تختلف باختلاف درجة التنوع أي أن S متغيرتابع و V متغير مستقل وفي الأخير تحصلنا على الجدول المولى وهذا باستعمال طريقة المربعات الصغرى في عملية التقدير :

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
V	-1.680070	0.370209	-4.538166	0.0011
C	21.92045	2.724664	8.045195	0.0000
R-squared	0.673149	Mean dependent var	11.00000	
Adjusted R-squared	0.640464	S.D. dependent var	7.383181	
S.E. of regression	4.427055	Akaike info criterion	5.964358	
Sum squared resid	195.9882	Schwarz criterion	6.045176	
Log likelihood	-33.78615	Hannan-Quinn criter.	5.934437	
F-statistic	20.59495	Durbin-Watson stat	0.500824	
Prob(F-statistic)	0.001078			

1 - من خلال الجدول نستخرج المعادلة المقدرة التي توضح مدى تأثير درجة التنوع في درجة المخاطرة :

$$\hat{S}_i = 21.92 - 1.68V_i$$

2 - بكم تغير درجة المخاطرة عندما ترتفع درجة التنوع بمقدار ورقتين ماليتين ؟