

التحليل المتقدم باستخدام

spss

المدرب: رائد سلامتة

بإمكانك إيجاد الرابط الخاص ببرمجية SPSS على GOOGLE DRIVE على الرابط التالي:

<https://drive.google.com/file/d/1HJqlgpR4SzrE2vfkc-swk-kM2NPgWbII/view?usp=sharing>

• يبحث علم الإحصاء في طرائق جمع البيانات وتحليلها وتفسيرها من خلال مجموعة من الطرائق الرياضية أو البيانية. وتهدف هذه العملية إلى وصف متغير أو مجموعة من المتغيرات من خلال مجموعة من البيانات (العينة) والتوصل وبالتالي إلى قرارات مناسبة تعمم على المجتمع الذي أخذت منه هذه العينة.

• وهناك نوعان اساسيان لعلم الاحصاء:

1. الاحصاء الوصفي : ويقوم هذا النوع على توضيح التكرارات والنسب المئوية للبيانات من خلال الجداول او الرسوم البيانية.

2. الاحصاء الاستنتاجي او الاستقرائي : ويقوم هذا النوع على اختبار الفرضيات وذلك من خلال مقارنة الاوساط الحسابية والارتباط والانحدار الخطي.

ان البحث الذي يستخدم الأساليب الإحصائية لا بد أن يمر في عدة خطوات.

- 1: تحديد الهدف من الدراسة بوضوح ودقة، لأنه إذا كان هدف الدراسة غير واضح كانت النتائج غامضة وغير دقيقة.
- 2: تحديد الأداة التي ستسخدم لجمع البيانات.
- 3: تحديد العينة التي ستجمع منها البيانات وطرائق جمعها.
- 4: ترميز البيانات (Coding) وتحويلها إلى أرقام أو حروف حتى يسهل إدخالها إلى الحاسوب ويسهل التعامل معها.

وهناك طرق مختلفة للاختيار العينة من أهمها:

1. العينة العشوائية البسيطة Sample random sampling

تصف العينة العشوائية البسيطة بأنها مجموعة جزئية من المجتمع الأصلي وبحجم معين لها نفس الفرصة (الاحتمال) لاختيار كعينة من ذلك المجتمع، ويمكن الحصول على عينات عشوائية بسيطة باستعمال جداول الأعداد العشوائية.

2. العينة المنتظمة: Systematic sampling

يرى الكثيرون أن طريقة المعاينة المنتظمة هي في جوهرها شكل من أشكال المعاينة العشوائية البسيطة. وتعرف العينة المنتظمة بأنها العينة التي تأخذ بحيث يتم إضافة رقم معين بشكل منتظم من قائمة كاملة مرتبة عشوائيا لأفراد المجتمع. وتعتبر العينة المنتظمة بديلا عن العينة العشوائية البسيطة للأسباب التالية:

(أ) العينة المنتظمة أكثر سهولة في التنفيذ من العينة العشوائية البسيطة.

(ب) العينة العشوائية يستطيع شخص غير مدرب لتعيينها.

3. العينة الطبقية العشوائية Stratified random sampling

تستخدم هذه الطريقة عندما يكون المجتمع منقسمًا إلى طبقات طبيعية وتكون لدينا الرغبة في تمثيل جميع هذه الطبقات في العينة. ونعرف العينة المنتظمة كالتالي:

تعريف العينة المنتظمة العشوائية: هي العينة التي تؤخذ من خلال تقسيم وحدات المجتمع إلى طبقات متجانسة و اختيار عينة عشوائية بسيطة أو منتظمة من كل منها.

وتتلخص الطريقة بتحديد حجم العينات الجزئية المتناسبة من كل طبقة على أساس المعادلة

جمع البيانات: Collecting Data

هناك عدة مصادر اساسية لجمع البيانات ذكر منها:

1- المقابلة الشخصية Personal Interview

وهي أن تقوم بمقابلة أفراد العينة والتحدث إليهم عن الموضوع الذي يتم إجراء البحث فيه وبذلك فان كمية المعلومات التي سنقوم بجمعها ستكون دقيقة إلى حد ما، إلا أن تحليلها سيكون صعباً، وعليك أن تنتبه إلى تدوين البيانات أثناء المقابلة لأن أي خطأ في تدوين هذه البيانات يؤدي إلى خطأ في النتائج.

2- الملاحظة المباشرة Direct Observation

عندما لا يكون هناك أفراد للعينة، فأنك تستخدم هذه الطريقة أي الملاحظة المباشرة، ومن الأمثلة عليها أن تقف على تقاطع طرق، وتعد السيارات التي تمر من هذا التقاطع من الساعة الثامنة وحتى التاسعة بهدف حصر كثافة السير في وقت ذهاب الموظفين إلى أعمالهم، أو أن تقوم بمراقبة تصرف مجموعة من الأطفال أثناء اللعب وتدوين الملاحظات بهدف التعرف على سلوكيات الأطفال في بعض المواقف.

3 - الإستبانة Questionnaire

الإستبانة هو وسيلة لجمع البيانات الازمة للتحقق من فرضيات المشكلة قيد الدراسة، أو للاجابة على أسئلة البحث، وعند تصميم الإستبانة يجب مراعاة بعض الشروط حتى تضمن دقة النتائج وصحتها، ومن أهم هذه الشروط:

- 1 . يجب أن تكون أسئلة الإستبانة بسيطة ومفهومة للجميع بنفس الطريقة ولا تكون غامضة.
2. يجب على الباحث أن يبتعد عن تلك الأسئلة التي توحى بالإجابة. غالبا ما تكون الأسئلة المنفيّة موحية بالإجابة
- 3 . يجب تحديد الكميات أو الوحدات عندما تكون الإجابات أرقاما.
4. يجب أن تكون الأسئلة مباشرة وواضحة وان لا يفكر المستجيب بعمق ليجيب على الأسئلة.
5. يفضل أن توزع الإستبانة على مجموعة صغيرة للتجريب وتعديل الأخطاء قبل التطبيق النهائي.
6. يجب أن تكون الإستبانة صادقة وثابتة

ترميز البيانات (**Coding**) وتحويلها إلى أرقام حتى يسهل إدخالها إلى الحاسوب ويسهل التعامل معها، ومن ثم إجراء التحليلات الإحصائية حسب التحليلات الإحصائية حسب أهداف البحث المنشود.

• أنواع البيانات الإحصائية: Type of Data

- كلما كان جمع البيانات دقيقاً زادت ثقة الدارس في الاعتماد عليها، ولا يكون تحليل البيانات صحيحاً أو مفيداً إذا كان هناك أخطاء في جمع البيانات، وهناك نوعين من البيانات وهما:

1. البيانات النوعية: Qualitative or Categorical Data

- نحصل على هذا النوع من البيانات عندما تكون السمة (الخاصية) تحت الدراسة هي سمة نوعية والتي يمكن تصنيفها حسب أصناف أو أنواع وليس بقيم عددية مثل تصنيف الجنس إلى ذكر وأنثى، وتصنيف المحافظات إلى العاصمة والزرقاء واربد وغيرها ، وتستخدم عدة مقاييس لقياس البيانات النوعية منها:

أ- التدرج الاسمي Nominal

- هذا المقياس يصنف عناصر الظاهرة التي تختلف في النوعية لا في الكمية، وكثيراً ما نستخدم الأعداد لتحديد هوية المفردات، وفي هذه الحالة لا يكون للعد ذلك المدلول الكمي الذي يفهم منه عادةً فمثلاً يمكن استعمال العددين 1، 2 كـ^أدلة على التصنيف حسب الجنس فيجعل ^أدل على الذكر والـ ²دل على الأنثى، لاحظ أن ¹، ² لا يدلان على قيم عددية أي لا يخضعان للعمليات الحسابية لأنه يمكن تعين أي عددين بدلهما كـ^أدلة على نوع الجنس. وأمثلة أخرى على المقياس الاسمي : الحالة الاجتماعية (أعزب- متزوج) ، ويجدر بالذكر أن هذا المقياس لا يعطي الأفضلية لأحدى طبقات المجتمع على الأخرى.

(ب) التدرج الترتيبی Ordinal

يقع هذا التدرج في مستوى أعلى من التدرج الاسمي، فبالإضافة إلى خواص التدرج الاسمي فإن التدرج الترتيبی يسمح بالمقارنة، أي بترتيب العناصر حسب سلم معين: مثل الرتب الأكاديمية (أستاذ (1)، استاذ مشارك (2)، أستاذ مساعد (3)، محاضر(4)، مدرس(5)، معيد(6)) وتقديرات الطلاب (ممتاز (5)، جيد جدا (4)، جيد (3)، مقبول (2)، راسب (1)) ، وكذلك درجة التأييد لـإجابة السؤال (موافق بشدة (5)، موافق (4)، متردد(3)، لا أوافق (2)، لا أوافق بشدة (1)).

• البيانات الكمية أو العددية (scale) Quantitative or Numerical Data

عندما تكون السمة تحت الدراسة قابلة للقياس على مقياس عددي فإن البيانات التي نحصل عليها تتألف من مجموعة من الأعداد وتسمى بيانات كمية أو عددية، مثل علامات الطلاب في امتحان ما أو كميات السلع المستوردة ، أجور العاملين في مصنع معين ، وغيرها كثير.....

اذا كان لدينا الاستبيان التالي :

الجنس: 1- ذكر 2- اثى

المستوى التعليمي: 1- ثانوي 2- بكالوريوس 3- ماجستير

العمر:

فإن كل سؤال يطلق عليه اسم متغير أي إن لدينا 3 أسئلة وهي (الجنس، المستوى التعليمي،
العمر) وبالتالي لدينا 3 متغيرات.

وإذا كان عدد الأشخاص الذين سيجاوبون الاستبيان 10 فإن كل فرد يطلق عليه اسم حالة

CASE

اما المتغيران الأول والثاني و هما الجنس والمستوى التعليمي فهما متغيران نوعيان أي منفصلان وذلك لان كل واحد منها له خيارات محددة ومنفصلة، فالجنس له خيارين منفصلين و هما ذكر وانثى ، والمستوى التعليمي له خيارات منفصلة ومحددة وهي ثانوي وبكالوريوس وماجستير. وان التحليل الوصفي المناسب لهما هو التكرارات والنسب.

ولكن يوجد فرق بين متغيري الجنس والمستوى التعليمي وذلك ان الجنس هو متغير اسمي **NOMINAL** حيث ان الترتيب غير مهم .

في حين ان متغير المستوى التعليمي الترتيب فيه مهم وذلك لان درجة البكالوريوس أعلى من الثانوي ودرجة الماجستير أعلى من كل من البكالوريوس والثانوي ولذلك يسمى متغير ترتيبی **ORDINAL**

كل من المتغيرات الاسمية والترتيبية تحتاج الى ترميز قبل ادخال البيانات على الاكسل او SPSS ، ولكن هناك شرط يفضل الاخذ به في ترميز المتغيرات الترتيبية وهو ان الخيار الأفضل يكون له أعلى رمز

اما متغير العمر والذي يتم كتابة الاعمار فيه على شكل ارقام وليس له خيارات محددة فانه يسمى متغير كمي SCALE والتحليل الوصفي له هو مقاييس النزعة المركزية ومقاييس التشتت.

وفي التحليل المتقدم هو الذي على اساسة يتم معرفة التحليل هل هو معلمي او غير معلمي وذلك من خلال فحص التوزيع الطبيعي له، فاذا كان توزيع المتغير طبيعي فهو معلمي واذا لم يكن توزيعه طبيعيا فهو غير معلمي.

لا يتم عمل ترميز للمتغير الكمي SCALE

العمر	المستوى التعليمي	الجنس
20	1	1
25	2	2
33	2	1
24	2	1
26	3	1
28	1	2
25	1	2
27	3	2
35	3	1
31	2	1

في متغير الجنس:
تم إعطاء الرمز
 $=1$ ذكر ، $=2$ اثنتي
في متغير المستوى التعليمي:
تم إعطاء الرمز $=1$ ثانوي،
 $=2$ بكالوريوس، $=3$ ماجستير
في حين لم يعطى أي رمز
لمتغير العمر

العمر	المستوى التعليمي	الجنس
20	ثانوي	ذكر
25	بكالوريوس	اثنتي
33	بكالوريوس	ذكر
24	بكالوريوس	ذكر
26	ماجستير	ذكر
28	ثانوي	اثنتي
25	ثانوي	اثنتي
27	ماجستير	اثنتي
35	ماجستير	ذكر
31	بكالوريوس	ذكر

• عملية إدخال البيانات في SPSS

لتشغيل برنامج spss انقر فوق زر البدء "بدأ" أو "Start" من شاشة تشغيل النوافذ اختر "برامج Programs" انقر فوق أيقونة "IBM SPSS STATISTICS" فيتم فتح الشاشة التالية والتي تسمى نافذة محرر البيانات (Data VIEW) :

لاحظ أن محرر البيانات هو عبارة عن شبكة من الصفوف والأعمدة تستخدم لإنشاء وتحرير ملفات البيانات. وفي محرر البيانات فان كل صف يمثل حالة (Case) أي أن الصف الأول يفرغ فيه إجابات الاستبيان الأول والصف الثاني يفرغ فيه إجابات الاستبانة الثانية وهكذا....

شرطة
العنوان

شرطة القوائم

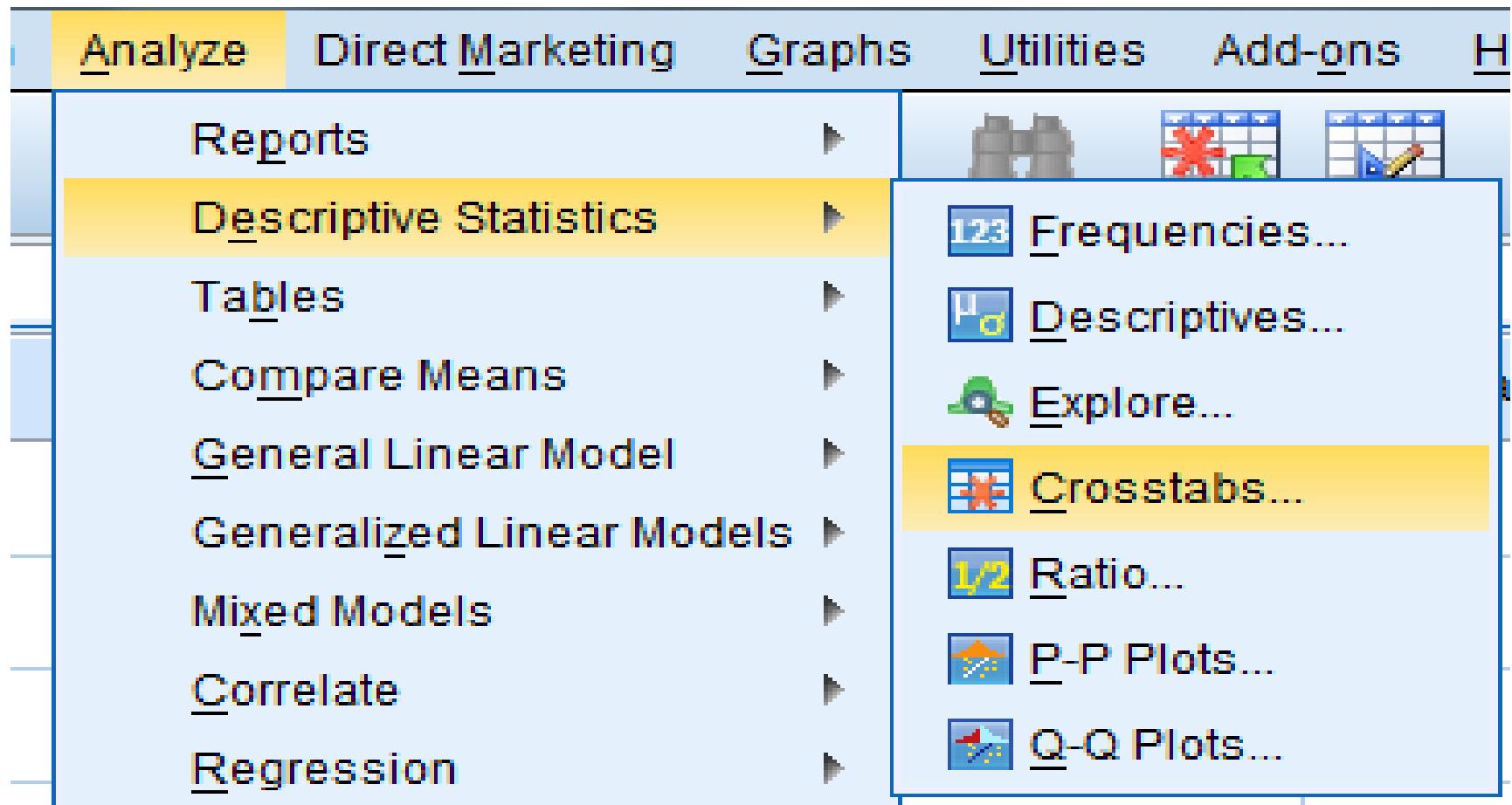
شرطة
الأدوات

The screenshot shows the IBM SPSS Statistics Data Editor window. The menu bar includes File, Edit, View, Data, Transform, Analyze, Direct Marketing, Graphs, Utilities, Add-ons, Help, Window, and a user-defined menu item 'raed'. Below the menu is a toolbar with various icons. The main area displays a data grid titled '3 : VAR00002' with two visible variables: VAR00001 and VAR00002. The first row contains values 1.00 and 3.00. The second row contains values 2.00 and 4.00. The third row has the first cell highlighted in yellow. The data view tab is selected at the bottom left. The status bar at the bottom right shows the processor is 64-bit, the date is 05/12, and the time is 10:08.

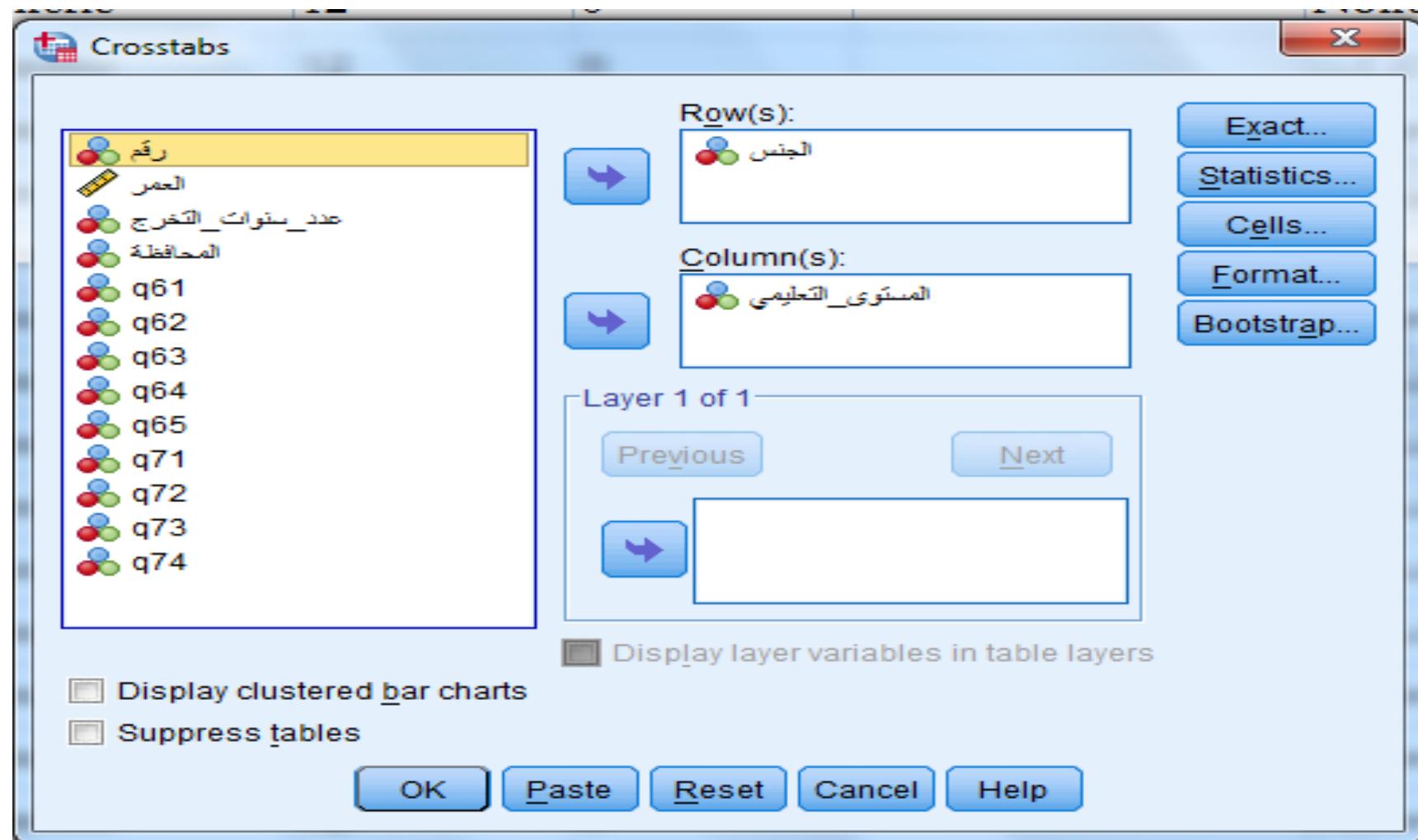
	VAR00001	VAR00002	var									
1	1.00	3.00										
2	2.00	4.00										
3												
4												
5												
6												
7												
8												
9												
10												
11												
12												
13												
14												
15												

شرطة
الحالة

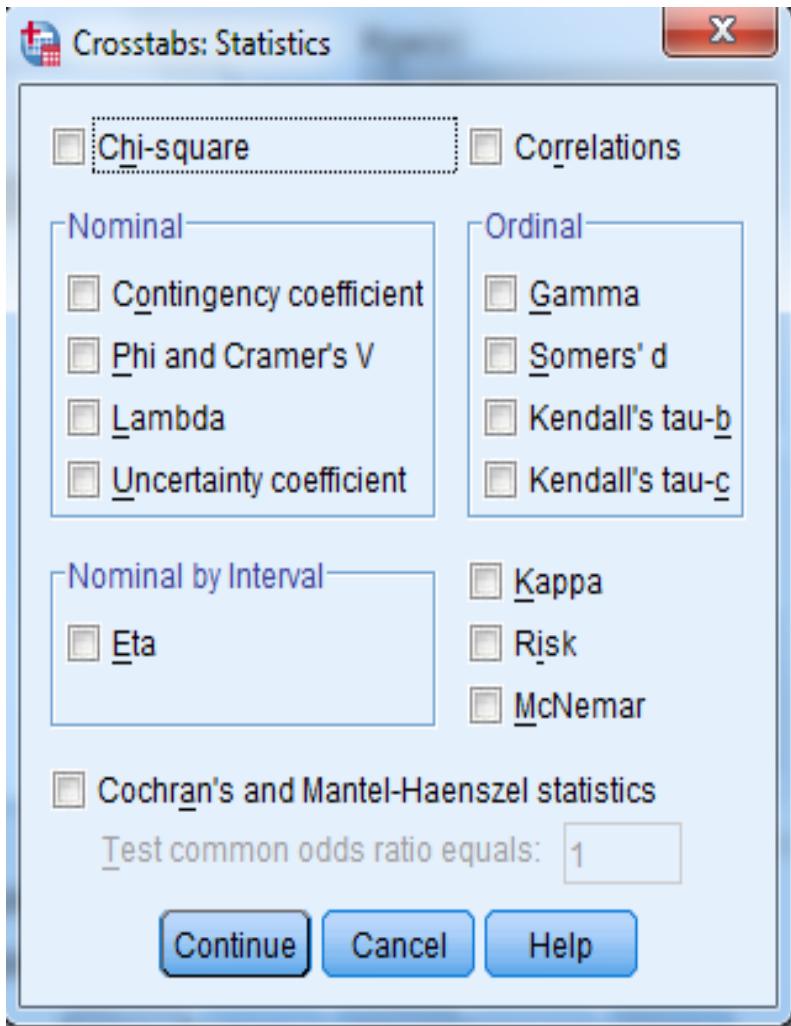
إنشاء الجدول التقاطعي اتبع الخطوات التالية:
من القائمة Analyze اختر Descriptive Statistics ومن القائمة الفرعية اختر Crosstabs كما بالشكل التالي، يظهر مربع الحوار Crosstabs



ادخل متغير الجنس في المستطيل اسفل Row(s) ومتغير المستوى التعليمي في المستطيل اسفل Column(s) فيظهر مربع الحوار التالي



يستخدم `display clustered bar charts` لإظهار رسم للمتغير الموجود في `row` يوضح فيه تكرارات المتغير الموجود في `column`.
 يستخدم `suppress tables` لإخفاء الجداول.



اضغط على المربع statistics حيث يظهر مربع الحوار التالي الذي هو عن اختبارات احصائية، حيث ان `chi-square` يختبر هل هناك علاقة بين الصفوف والاعمدة، و `correlations` تقيس الارتباط `person` و `sperman`، وما تحت الكلمة `nominal` هي مقاييس لالرتباط اذا كان كل من المتغيران `nominal`، اما ما تحت `ordinal` هي مقاييس لالرتباط اذا كان كل من المتغيران `ordinal`، و `eta` هي مقاييس لالرتباط اذا كان احد المتغيرين `scale` و المتغير الآخر `nominal`.

• المقاييس الإحصائية

المقاييس الإحصائية المراد إيجادها هي

1. مقاييس النزعة المركزية (Central Tendency)

الوسط الحسابي **mean** مجموع القيم على عددها.

الوسيط **Median** القيمة التي يقل عنها 50% من مفردات العينة.

المنوال **Mode** القيمة الأكثر تكرارا.

2. مقاييس التشتت Dispersion

• الانحراف المعياري **Standered Deviation** مقدار تشتت القيم عن وسطها الحسابي

• التباين **Variance** مربع الانحراف المعياري

• المدى **Range** الفرق بين اكبر قيمة واصغر قيمة.

• اقل قيمة **Minimum**

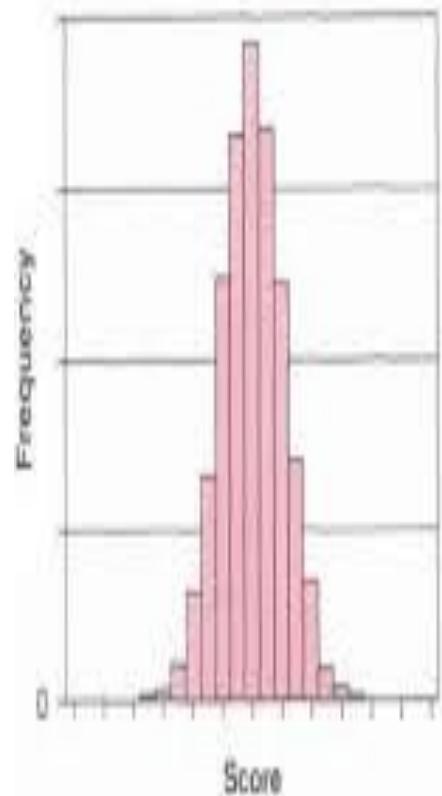
• اكبر قيمة **Maximum**

• الخطأ المعياري **S.E.mean** مقدار الخطأ الموجود في الوسط الحسابي وهو دلالة على دقة الوسط الحسابي كتقدير لوسط المجتمع.

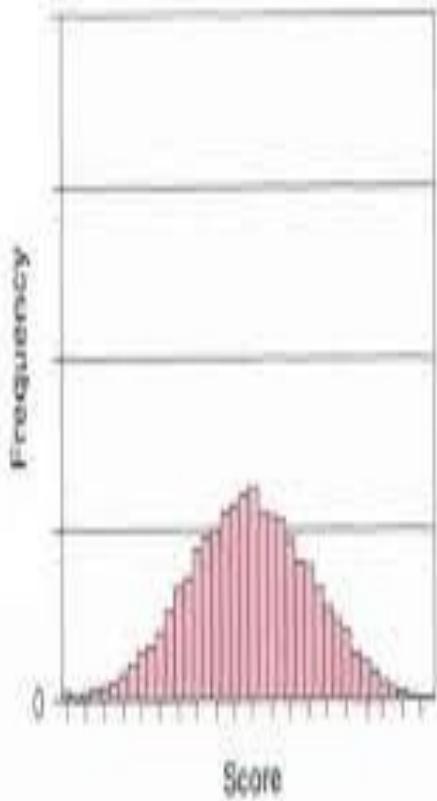
شكل التوزيع Distribution.

- الالتواه **Skew ness** : يعطى مقياس الالتواه فكرة عن تمركز قيم المتغير ، فإذا ما كانت قيم هذا المتغير تتمرّكز باتجاه القيم الصغيرة أكثر من تمرّكزها باتجاه القيم الكبيرة فان توزيع هذا المتغير ملتو نحو اليمين ويسمى موجب الالتواه وتكون قيمة الالتواه موجبة. أما إذا كان العكس فان هذا الالتواه يكون سالباً أو ملتو نحو اليسار وتكون قيمة الالتواه سالبة. أما إذا كانت قيمة معامل الالتواه صفراء فان التوزيع يكون طبيعياً.
- التفلطح او التفرطح **Kurtosis** : يمثل تكرارات القيم على طرفي هذا المتغير و هو يمثل أيضاً درجة علو قمة التوزيع بالنسبة للتوزيع الطبيعي. فإذا كانت قيمة التفرطح كبيرة كانت للتوزيع قمة منخفضة، ويسمى التوزيع كبير التفلطح، إما إذا كانت قيمة التفلطح صغيرة فان للتوزيع قمة عالية ويسمى التوزيع مدوباً أو قليل التفلطح.
- الرباعيات **Quartiles** تقسيم البيانات إلى أربعة أربع
- المئينات **Percentile(s)** تقسيم البيانات أجزاء من مائة

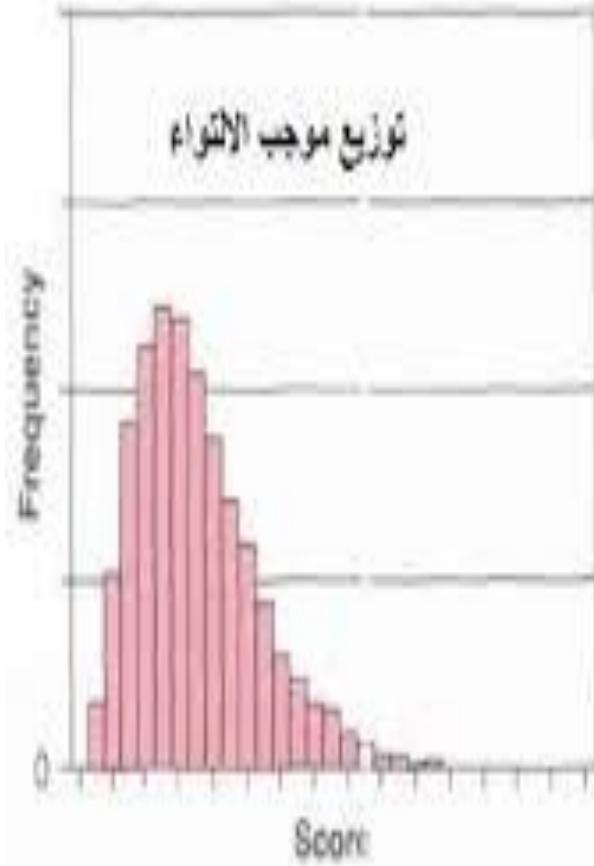
توزيع قليل التفريغ (مدبب)



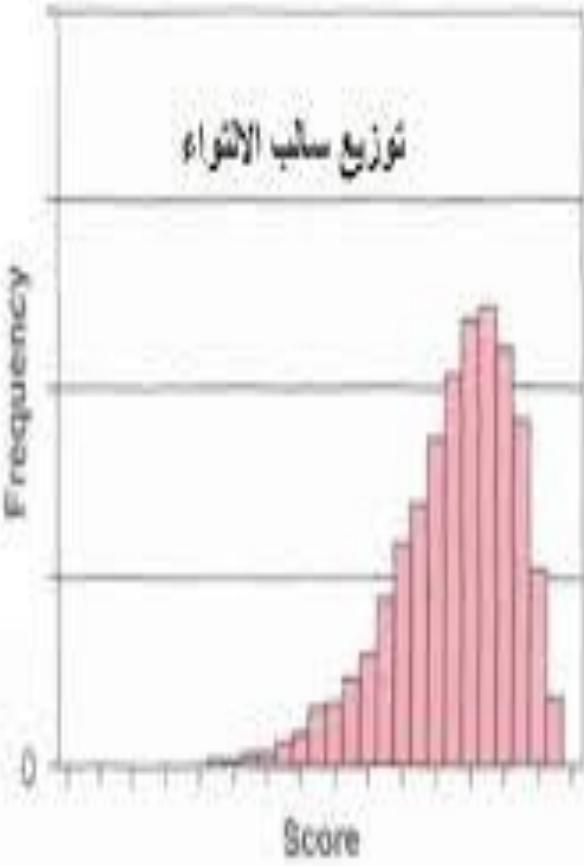
توزيع كبير التفريغ (مسطح)



توزيع موجب الانحراف

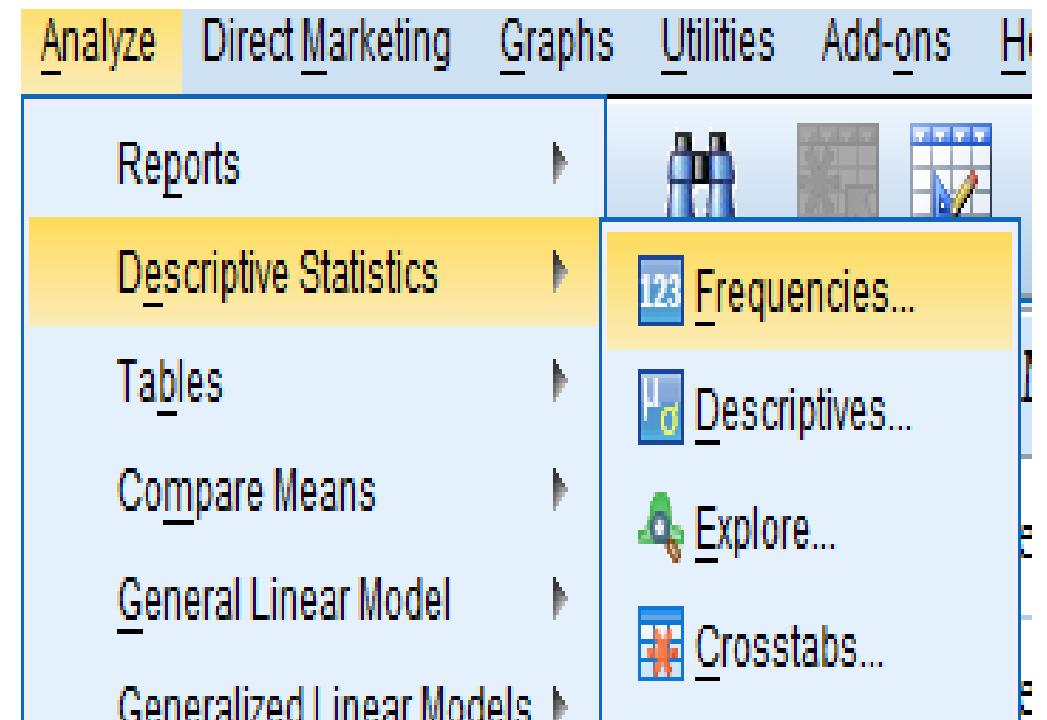


توزيع سلب الانحراف

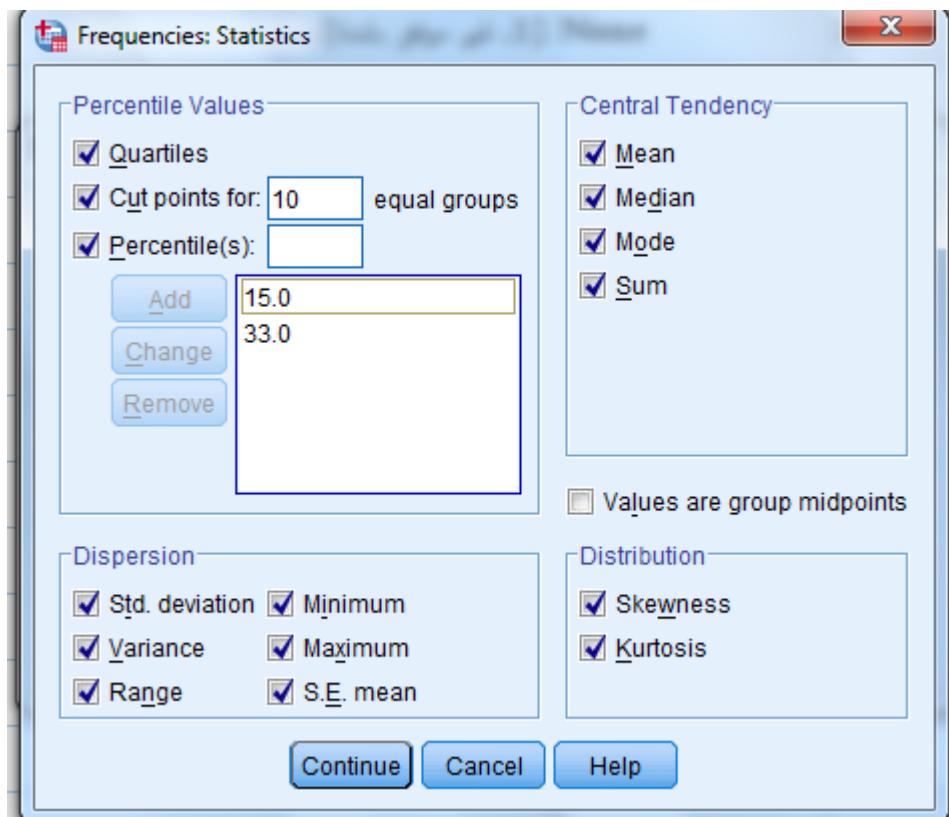


التكرارات Frequencies

من شريط القوائم Analyze اختر Descriptive Statistics ومن القائمة الفرعية اختر Frequencies كما هو موضح بالشكل ينتج مربع الحوار التالي:
يستخدم الامر display frequency table لإظهار جدول التكرارات والنسب ونسب القيم المفقودة والنسبة التراكمية.



اضغط على الزر Statistics يظهر مربع الحوار التالي الذي يظهر جميع المقاييس الاحصائية التي نريدها كما واننا حسبنا المئين 15 والمئين 33 بكتابتهما عند add من percentiles ثم الضغط على dispersion الممكن ان تقوم بتقطيع البيانات الى اجزاء متساوية من خلال الامر cut points for ثم يحدد الرقم من خلال المستخدم.



Statistics

الомер

N	Valid	18
	Missing	0
Mean		33.72
Std. Error of Mean		.885
Median		34.50
Mode		35
Std. Deviation		3.754
Variance		14.095
Skewness		-.401
Std. Error of Skewness		.536
Kurtosis		-.255
Std. Error of Kurtosis		1.038
Range		14
Minimum		26
Maximum		40
Sum		607
Percentiles	10	27.80
	15	28.85
	20	29.80
	25	31.50
	30	32.00
	33	32.27
	40	33.00
	50	34.50
	60	35.00
	70	36.00
	75	36.25
	80	37.00
	90	39.10

يظهر الجدول المقاييس الاحصائية التي اردناها وكما نلاحظ اننا طبنا المئين 15 والذي قيمته 28.85 ومعناه ان 15% من البيانات تقع تحت تلك القيمة، كما وان المئين 33 قيمته 32.27 ومعناه ان 33% من البيانات تقع تحت القيمة 32.27، اما الخطأ المعياري للاتواء std.error of skewness على 0.401 فاذا قمنا بقسمة قيمة الاتواء وهي قيمة الخطأ المعياري 0.536 وكانت النتيجة بين (-2,2) فهذا يعني ان المتغير يتوزع توزيعا طبيعيا، وكذلك نفس الامر بالنسبة للتفرطح اذا قسمناه على الخطأ المعياري للتفرطح.

اختبار الفرضيات:

تعريف الفرضية: Hypothesis

هي ادعاء حول صحة شيء ما. وتنقسم إلى فرضية مبدئية (فرضية العدم H_0) والفرضية البديلة H_a .

الفرضية المبدئية Null Hypothesis :

هي الفرضية حول معلومة المجتمع التي نجري اختبار عليها باستخدام بيانات من عينة والتي تشير أن الفرق بين معلومة المجتمع والإحصائي من العينة ناتج عن الصدفة ولا فرق حقيقي بينهما. وهي الفرضية التي ننطلق منها ونرفضها عندما تتوفر دلائل على عدم صحتها، وخلاف ذلك نقبلها وتعني كلمة Null انه لا يوجد فرق بين معلومة المجتمع والقيم المدعاة

(إحصائية العينة). فمثلا في اختبار العينة الواحدة (one sample t test) لمتغير العمر نفترض ان المتوسط الحسابي للعمر هو 35 سنة، لذلك تكون الفرضية $35 - \bar{x} = 0 \Leftrightarrow \bar{x} = 35$ وبذلك تكون نتيجة الفرضية 0 ولذلك سميت الفرضية الصفرية H_0 .

الفرضية البديلة Alternative Hypothesis (Ha) :

هي الفرضية التي يضعها الباحث كبدائل عن فرضية العدم وقبلها عندما نرفض فرضية العدم باعتبارها ليست صحيحة بناء على المعلومات المستقاة من العينة.

أنواع اختبارات الفروض:

عندما نقبل الفرضية المبدئية فإننا نقبلها بنسبة دقة 90% أو 95% أو 99% غير ذلك وتسمى مستويات الثقة Significance Levels أي يوجد نسبة خطأ معين في قبولنا للفرضية المبدئية بمعنى أننا نقبل صحة الفرضية المبدئية وهي خاطئة وهذا الخطأ α ويسمى مستوى المعنوية، أي إذا كان مستوى الثقة 95% ($\alpha = 1 - 0.95 = 0.05$) فان مستوى المعنوية تساوي 5% وهي عبارة عن مساحة منطقة تحت منحنى التوزيع تمثل منطقة الرفض وتكون أما على صورة ذيل واحد جهة اليمين أو اليسار أو ذيلين متتساوين في المساحة واحد جهة اليمين والثاني جهة اليسار.

تعريف اختبار الفرض في جانب واحد:

هو الاختبار الذي تبين فيه الفرض البديلة أن المعلمة للمجتمع أكبر أو أصغر من إحصائية العينة، فهناك تحديد لاتجاه. فمثلاً في اختبار العينة الواحدة (one sample t test) لمتغير العمر نفترض أن المتوسط الحسابي للعمر هو 35 سنة، لذلك تكون الفرضية $\bar{x} > 35$ أو $\bar{x} < 35$.

تعريف اختبار الفرض في جانبيين (ذيلين):

هو الاختبار الذي لا تبين فيه الفرضية البديلة أن معلمة المجتمع أكبر أو أصغر من إحصائية العينة، بل مجرد أنها تختلف. $\bar{x} \neq 35$.

هناك 3 طرق للحكم على الفرضية الصفرية H_0 هل نقبلها او نرفضها ونقبل الفرضية البديلة H_a :

- 1- قيمة sig أو p-value وهي قيمة ينتجها spss للاختبار المراد اجرائة ، فاذا كانت قيمتها اكبر من قيمة α فاننا نقبل الفرضية الصفرية واذا كانت اقل فاننا نرفض الفرضية الصفرية.
- 2- قيمة الاختبار سواء كان T او F وهي قيمة ينتجها spss حيث يتم مقارنتها بالقيمة الجدولية اذا كانت اقل من القيمة الجدولية فاننا نقبل الفرضية الصفرية واذا كانت اكبر فاننا نرفض الفرضية الصفرية.
- 3- فترات الثقة (Confidence interval) وهي فترة ينتجها spss فاذا كانت تحتوي على الصفر فاننا نقبل الفرضية الصفرية واذا كانت لا تحتوي على صفر فاننا نرفضها.

يوجد نوعين من اختبارات التحليل المتقدم :

1- الاختبارات المعلمية : وهي التي تتبع التوزيع الطبيعي وبذلك تكون البيانات الموجودة كمية أي ان نوع المتغير scale وهو دقيق لانه يعتمد على البيانات نفسها.

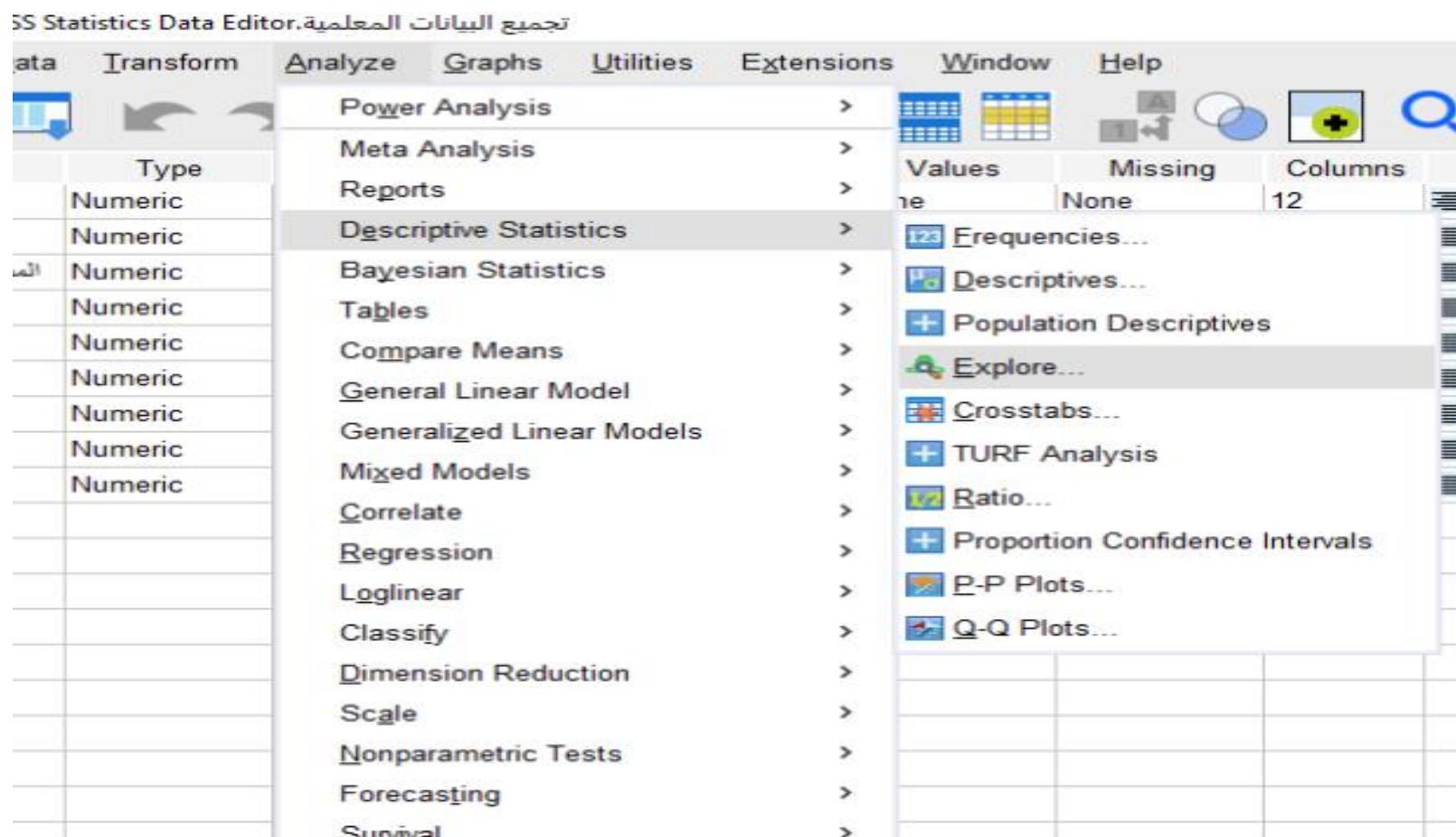
2- الاختبارات غير المعلمية: وهي التي لا تتبع التوزيع الطبيعي وبذلك تكون البيانات الموجودة نوعية أي ان نوع المتغير اسمي (nominal) او ترتيبى (ordinal). غير دقيق لانه يعتمد على ترتيب البيانات.

نستطيع عمل اختبار للتوزيع الطبيعي في spss من خلال analyze ثم descriptive statistics ثم explore ومن ثم نضع المتغير الكمي مثلاً العمر في dependent list وثم نختار plots ومنها نختار normality plots with test فتخرج لنا نتائج اهميتها اختباري كولمغروف-سمنروف Kolmogrove-Smirov و شبير و ويلك shapiro-wilk

يوجد لدينا فرضيتا : H_0 = المتغير يتبع التوزيع الطبيعي

H_a = المتغير لا يتبع التوزيع الطبيعي

وبالتالي نقبل H_0 اذا كانت قيمة $\alpha < \text{sig}$ و بذلك يكون التوزيع طبيعي وبذلك يكون الاختبار معلمي



None None 10 Right Scale

Explore

Dependent List: العمر Statistics...
Factor List: Options...
Label Cases by: Bootstrap...

Display Both Statistics Plots

OK Paste Reset Cancel Help

Explore: Plots

Boxplots Factor levels together
Dependents together
None

Descriptive Stem-and-leaf
Histogram

Normality plots with tests

Spread vs Level with Levene Test

None Power estimation
Transformed Power: Natural log
Untransformed

Continue Cancel Help



- Output
 - Explore
 - Title
 - Notes
 - Case Processing
 - Descriptives
 - Tests of Normality
 - النصر**
 - Title
 - Normal Q-Q Plot
 - Detrended Normal Plot
 - Boxplot
 - Explore
 - Title
 - Notes
 - Case Processing
 - Descriptives
 - Tests of Normality
 - النصر**
 - Title
 - Normal Q-Q Plot
 - Detrended Normal Plot
 - Boxplot
 - Explore
 - Title
 - Notes
 - Case Processing
 - Descriptives
 - Tests of Normality
 - النصر**
 - Title
 - Normal Q-Q Plot
 - Detrended Normal Plot
 - Boxplot

Cases

	Valid		Missing		Total	
	N	Percent	N	Percent	N	Percent
النصر	100	100.0%	0	0.0%	100	100.0%

Descriptives

	Statistic	Std. Error
النصر	Mean	.49037
95% Confidence Interval for Mean	Lower Bound	59.9070
	Upper Bound	61.8530
5% Trimmed Mean	60.8111	
Median	61.0000	
Variance	24.046	
Std. Deviation	4.90368	
Minimum	51.00	
Maximum	72.00	
Range	21.00	
Interquartile Range	7.75	
Skewness	.079	.241
Kurtosis	-.539	.478

Tests of Normality

	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
	Statistic	df	Sig.	Statistic	df	Sig.
النصر	.062	100	.200 [*]	.984	100	.286

*. This is a lower bound of the true significance.

IBM SPSS Statistics Processor is ready.

Unicode:ON Classic



Type here to search



23°C Sunny

1:49 PM
3/31/2024

الاختبارات المعلمية

استماره لدراسة البيانات المعلميه

في دراسة على بيانات عينة عشوائية من مرضى في مستشفى الحياة ، والتي أقيمت فيها تجربة لدواء ضغط جديد، حيث احتوت على الأسئلة التالية:

الجنس: 1- ذكر 2- أنثى

المستوى التعليمي: 1- ثانوي 2- بكالوريوس 3- ماجستير فاعلى

العمر بالسنوات الكاملة:

قياس الضغط قبل الدواء:

قياس الضغط بعد 3 اشهر:

قياس الضغط بعد 6 اشهر:

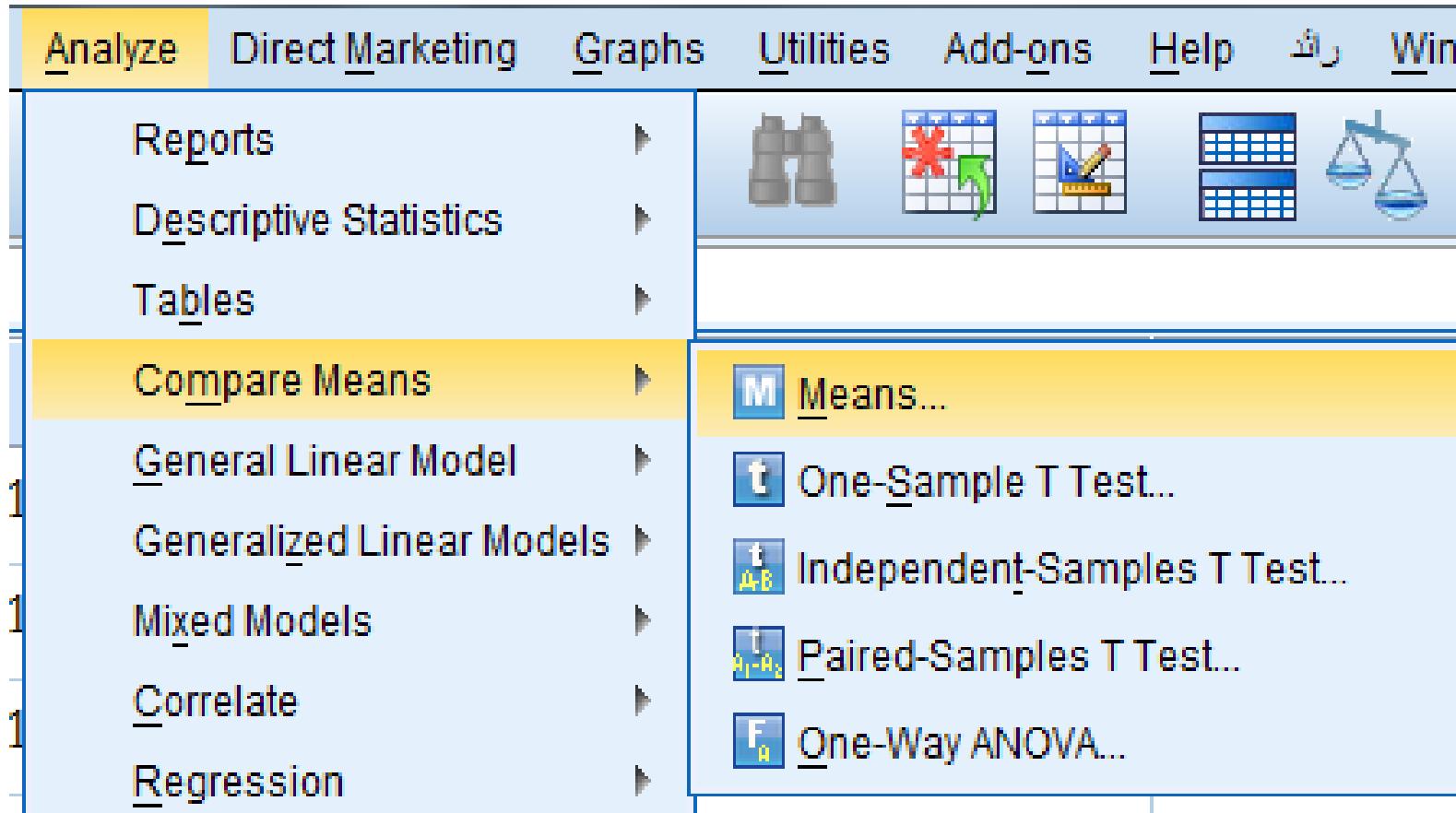
قياس السكر:

الدخل:

الإنفاق:

اختبار مقارنة المتوسطات (Comparing Mean)

هو الاختبارات المعلمية ويستخدم عادة في ايجاد العلاقة بين متغير كمي ومتغير منفصل ويمكن الحصول عليه من خيار Compare Means في القائمة Analyze.



اختبارات T (T-Test)

• اختبار T للعينة الواحدة (One Sample T-Test)

يستخدم هذا الاختبار لفحص فرضية تتعلق بالوسط الحسابي أي انني سوف أتوقع ان متوسط اعمار لدى هو 55 سنة، وعليه ابني الفرضيات واقوم بالاختبار لتأكد ان فرضيتي صحيحة.

نختار من القائمة Analyze نختار One Sample T Test يظهر مربع الحوار ، وبعد اختبار ان متغير العمر يتوزع توزيعا طبيعيا، نريد ان نختبر ان متوسط اعمار العينة يساوي 55 سنة وهي فرضية عدم في المقابل الفرضية البديلة ان متوسط اعمار العينة لا يساوي 55 سنة

يوجد لدينا فرضيتا : $H_0 = \text{متوسط اعمار العينة} = 55 \text{ سنة} / \bar{x} = 55$

$H_a = \text{متوسط اعمار العينة} \neq 55 \text{ سنة} / \bar{x} \neq 55$

لختبر متوسط العمر عند العمر 60 سنة.

→ T-Test

One-Sample Statistics

	N	Mean	Std. Deviation	Std. Error
				Mean
العمر	100	60.8800	4.90368	.49037

One-Sample Test

Test Value = 55

t	df	Significance		Mean Difference	95% Confidence Interval of the Difference		
		One-Sided p	Two-Sided p		Lower	Upper	
العمر	11.991	99	<.001	<.001	5.88000	4.9070	6.8530

اختبار T للعينات المرتبطة Paired Sample T-Test

يستخدم هذا الاختبار في فحص الفرضيات المتعلقة بمساواة متوسط متغيرين لعينتين غير مستقلتين، أي التي تكون لنفس الأشخاص قبل وبعد.

يوجد لدينا فرضيتان :
 $H_0 = \text{متوسط القياس الاول} = \text{متوسط القياس الثاني}$
 $H_a = \text{متوسط القياس الاول} \neq \text{متوسط القياس الثاني}$

ولفحص هذه الفرضية نتبع الخطوات التالية:

من القائمة Analyzes نختار Compare Mean ومن القائمة الفرعية نختار Paired Sample T Test

يوجد لدينا نوع من الدواء لقياس الضغط ونريد تجربته على نفس الأشخاص وبذلك تم حساب ضغطهم قبل اخذ الدواء وبعد 3 اشهر من اخذه. وتظهر النتائج عدم وجود فرق لأن قيمة SIG اعلى من 0.05، لذلك نقبل الفرضية الصفرية.

Output15 [Document15] - IBM SPSS Statistics Viewer*

File Edit View Data Transform Insert Format Analyze Graphs Utilities Extensions Window Help

Output T-Test Title Notes Paired Samples E Paired Samples C Paired Samples T

Paired Samples Statistics

	Mean	N	Std. Deviation	Std. Error Mean
Pair 1	القياس_الحالي 120.8100	100	5.74315	.57431
	القياس_الأدبي 120.1700	100	5.48286	.54829

Paired Samples Correlations

	N	Correlation	One-Sided p	Two-Sided p
Pair 1	القياس_الحالي & القياس_الأدبي 100	.085	.199	.398

Paired Samples Test

	Paired Differences				Significance					
	Mean	Std. Deviation	Std. Error Mean	95% Confidence Interval of the Difference	Lower	Upper	t	df	One-Sided p	Two-Sided p
Pair 1	القياس_الحالي - القياس_الأدبي .64000	7.59388	.75939	-.86679	2.14679	.843	99	.201	.401	



Type here to search



IBM SPSS Statistics Processor is ready.

Unicode ON Classic

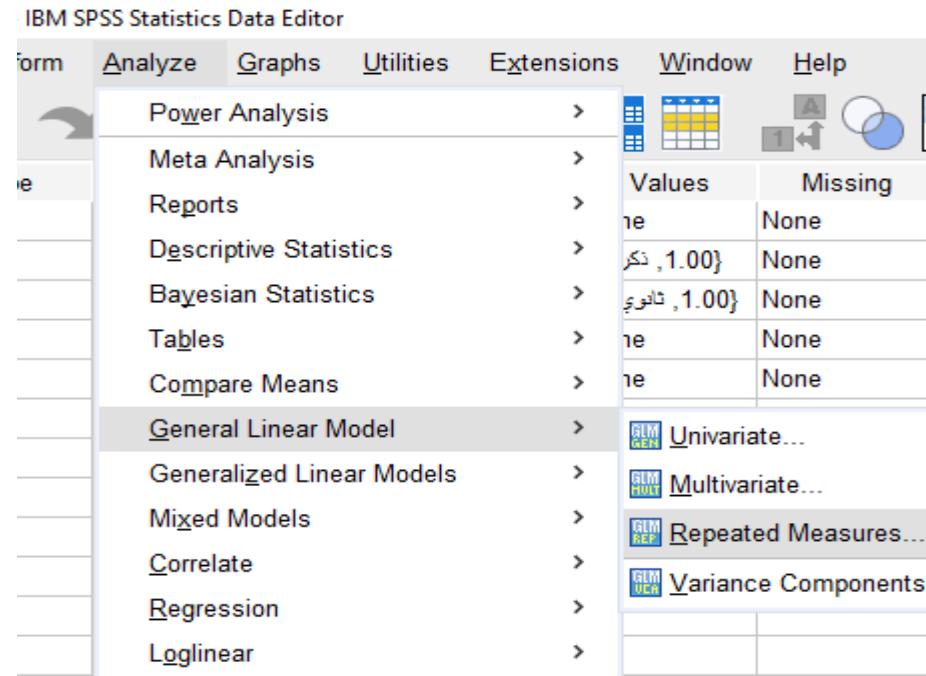
23°C Sunny 2:07 PM 3/31/2024

اختبار REPEATED MEASURE للعينات المرتبطة

يستخدم هذا الاختبار في فحص الفرضيات المتعلقة بمساواة متوسط أكثر من متغيرين لعينتين غير مستقلتين، أي التي تكون لنفس الأشخاص قبل وبعد وفيما بعد.

يوجد لدينا فرضيتا : H_0 = جميع الأوساط الحسابية للعينات متساوية

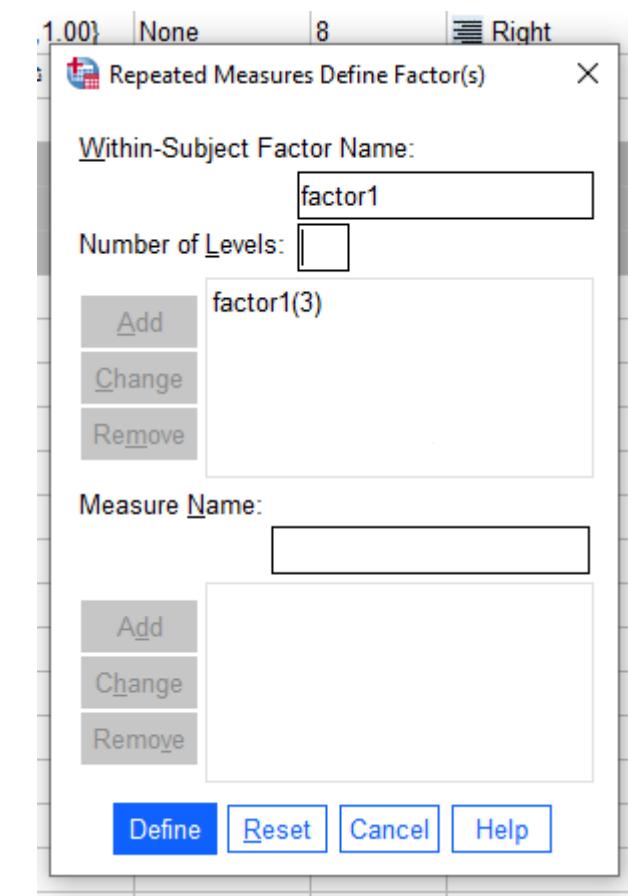
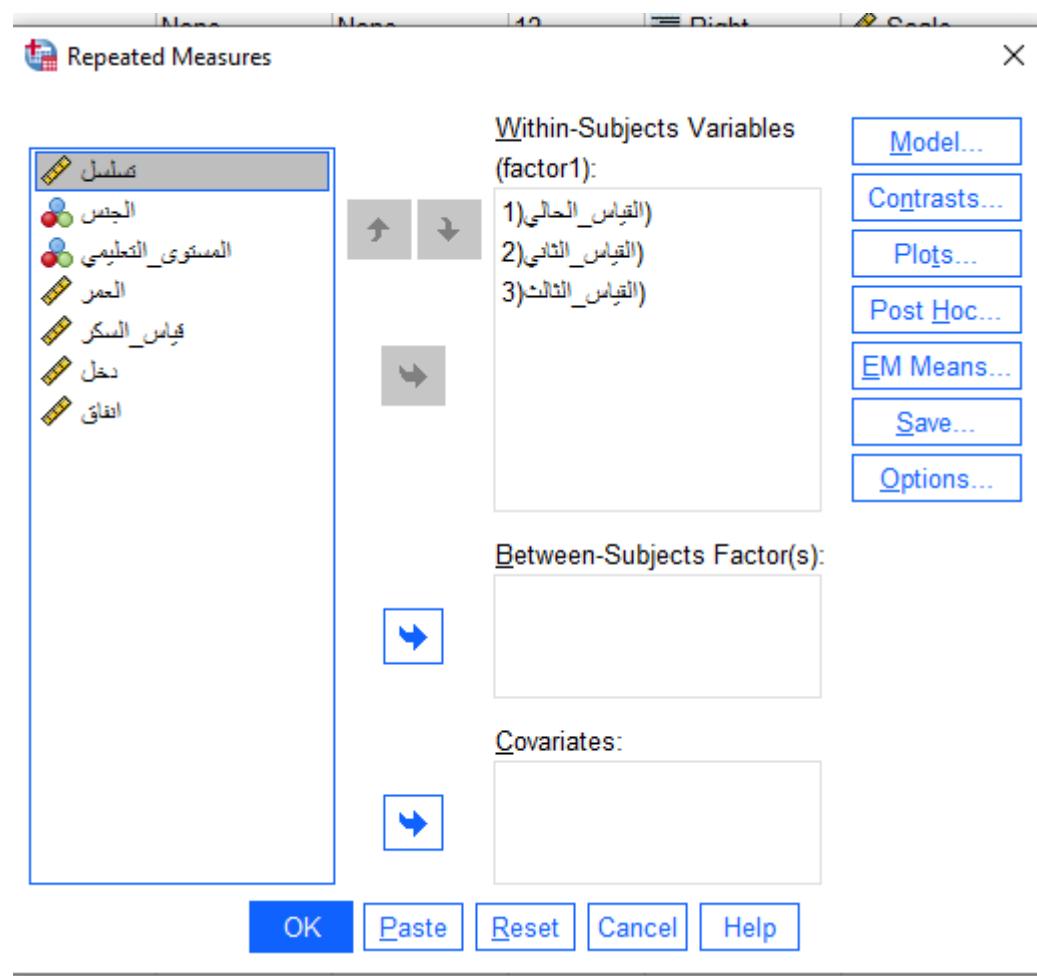
H_a = يوجد على الأقل متوسطان حسابيان غير متساويان



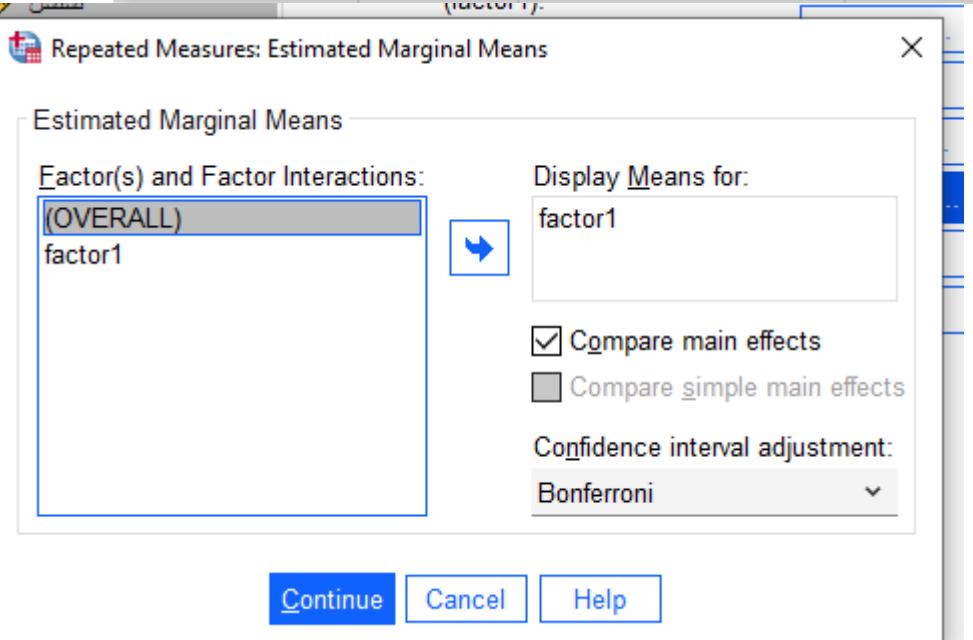
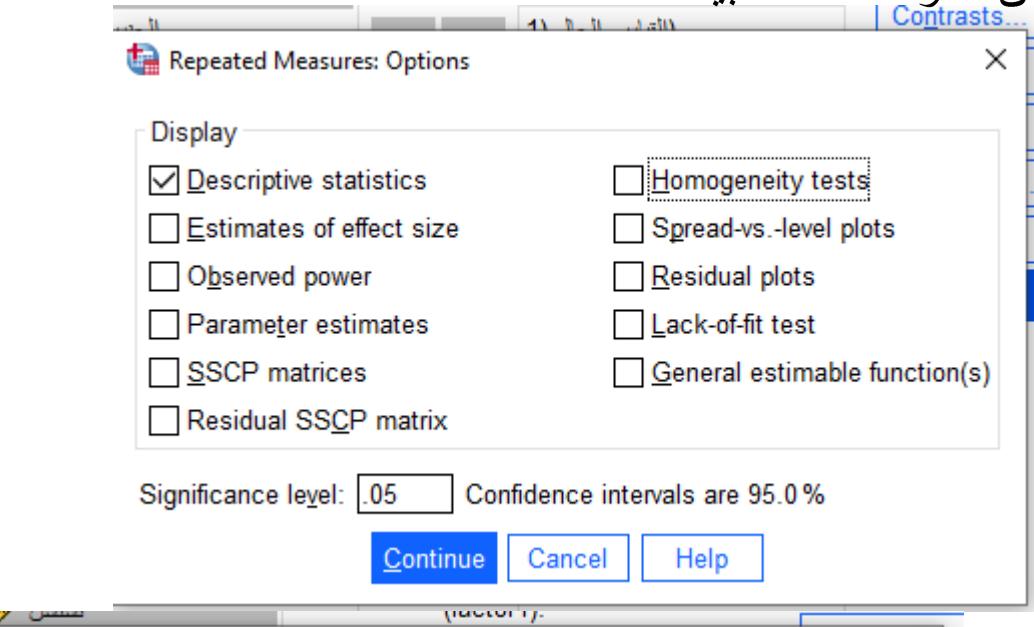
ولفحص هذه الفرضية نتبع الخطوات التالية:
من القائمة Analyzes نختار
ومن القائمة الفرعية general linear model
repeated measures

في البداية يتم الدخول الى define factores حيث يتم وضع كل متغير مقابل التسمية المقابلة له ليتم تعريفه

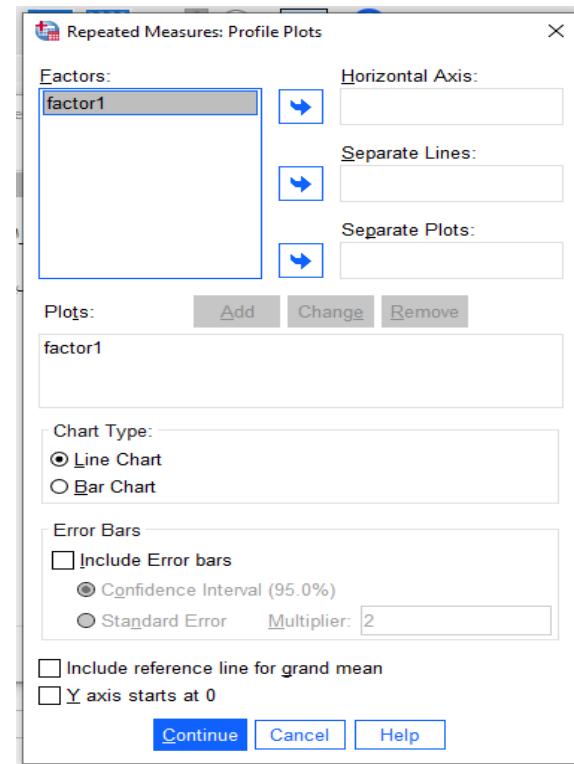
يتم تعيينه ووضع عدد المتغيرات في number وهو 3 متغيرات كما لدينا of levels



يتم الدخول الى options اختيار descriptive statistics ليعطينا تصور عن الأوساط الحسابية



يتم الدخول الى plots ووضع factor في horizontal axis ثم نضغط على add لينزل الى plots في الأسفل ليعطينا تصور عن الرسمه للأوساط الحسابية



يتم الدخول الى EM means ووضع factor في display means for ثم اختيار compare main effects و اختيار طريقة bonferroni لأنها دقيقة وذلك يعطينا مصفوفة الاختلاف وتصور عن الرسمه للأوساط الحسابية

يستخدم اختبار mauchlys test of sphericity للتساوي التباين بين الأوساط الحسابية (التجانس) ومن خلال قيمة sig يظهر انه لا يوجد تجانس لانها اقل من 0.05 وبذلك نقبل الفرضية البديلة، لذلك لدينا طريقتين: الأولى هي الحكم على تساوي الأوساط من خلال جدول Multivariate Tests والذى لا يحتاج لشرط التجانس.

الثانية هي الحكم عن طريق جدول Tests of Within-Subjects Effects لذلك يوجد 3 تعديلات على درجات الحرية Greenhouse-Geisser و هو الأكثر استخداماً، Huynh-Feldt وهي: Lower-bound

هذه نتيجة اختبار descriptive statistics ليعطينا تصور عن الأوساط الحسابية والذي يظهر ان الاسطوان الحسابيان للقياس الأول و الثاني متقاربان في حين الأوسط الحسابي للقياس الثالث بعيد عنهما

Mauchly's Test of Sphericity^a

Measure: MEASURE_1

Within Subjects Effect	Mauchly's W	Approx. Chi-Square	df	Sig.	Epsilon ^b		
					Greenhouse-Geisser	Huynh-Feldt	Lower-bound
factor1	.921	8.077	2	.018	.927	.944	.500

Tests the null hypothesis that the error covariance matrix of the orthonormalized transformed dependent variables is proportional to an identity matrix.

a. Design: Intercept
Within Subjects Design: factor1

b. May be used to adjust the degrees of freedom for the averaged tests of significance. Corrected tests are displayed in the Tests of Within-Subjects Effects table.

Descriptive Statistics

	Mean	Std. Deviation	N
فلاس قبل الاداء	120.8100	5.74315	100
فلاس بعد 3 اشهر	120.1700	5.48286	100
فلاس بعد 6 اشهر	128.7100	8.13683	100

الثانية : الحكم عن طريق جدول Greenhouse-Geisser وذلك ناخذ بطريقة Greenhouse-Geisser وهو الأكثر استخداما، حيث يظهر من قيمة sig انه لا يوجد تساوي بالاواسط الحسابية لانها اقل من 0.05 وبذلك قبل الفرضية البديلة،

الأولى: الحكم على تساوي الأوساط من خلال جدول Multivariate Tests والذي لا يحتاج لشرط التجانس. حيث يظهر من قيمة sig انه لا يوجد تساوي بالاواسط الحسابية لانها اقل من 0.05 وبذلك قبل الفرضية البديلة

Tests of Within-Subjects Effects

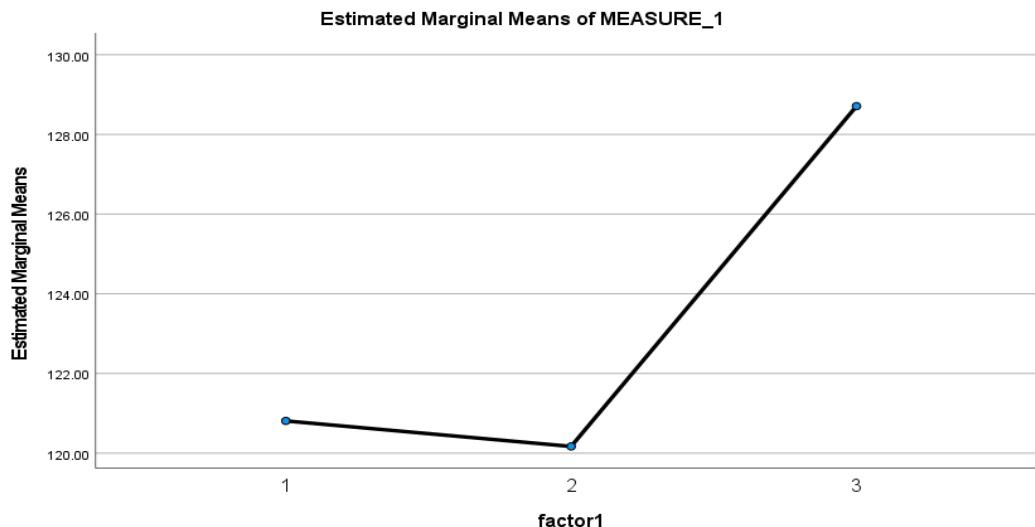
Measure: MEASURE_1

Source		Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
factor1	Sphericity Assumed	4525.040	2	2262.520	56.742	<.001
	Greenhouse-Geisser	4525.040	1.853	2441.524	56.742	<.001
	Huynh-Feldt	4525.040	1.887	2397.733	56.742	<.001
	Lower-bound	4525.040	1.000	4525.040	56.742	<.001
Error(factor1)	Sphericity Assumed	7894.960	198	39.874		
	Greenhouse-Geisser	7894.960	183.483	43.028		
	Huynh-Feldt	7894.960	186.834	42.256		
	Lower-bound	7894.960	99.000	79.747		

Multivariate Tests ^a						
	Effect	Value	F	Hypothesis df	Error df	Sig.
factor1	Pillai's Trace	.472	43.854 ^b	2.000	98.000	<.001
	Wilks' Lambda	.528	43.854 ^b	2.000	98.000	<.001
	Hotelling's Trace	.895	43.854 ^b	2.000	98.000	<.001
	Roy's Largest Root	.895	43.854 ^b	2.000	98.000	<.001

a. Design: Intercept
Within Subjects Design: factor1

b. Exact statistic



في جدول Tests of Within-Subjects Contrasts يظهر انه يمكن تمثيل نمط الأوساط الحسابية على شكل خطى وذلك لأن قيمة sig اقل من 0.05، كذلك يمكن تمثيلها على شكل منحنى التربيعى لأن قيمة sig اقل من 0.05، وهذا يبدو واضحا في الرسم البياني

Tests of Within-Subjects Contrasts

Measure: MEASURE_1

Source	factor1	Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
factor1	Linear	3120.500	1	3120.500	71.437	<.001
	Quadratic	1404.540	1	1404.540	38.944	<.001
Error(factor1)	Linear	4324.500	99	43.682		
	Quadratic	3570.460	99	36.065		

هنا تظهر نتيجة مصفوفة bonferroni والتي تظهر انه لا يوجد اختلاف بين متوسط القياس الأول مع القياس الثاني في حين انه يوجد اختلاف في القياس الثالث مع كل من القياسين الأول والثاني وهذا يظهر كذلك في الرسم البياني حيث ان الأول والثاني متقاربان والثالث بعيد عنهما

Pairwise Comparisons

Measure: MEASURE_1

(I) factor1	(J) factor1	Mean Difference (I-J)	95% Confidence Interval for Difference ^b			
			Std. Error	Sig. ^b	Lower Bound	Upper Bound
1	2	.640	.759	1.000	-1.209	2.489
	3	-7.900*	.935	<.001	-10.176	-5.624
2	1	-.640	.759	1.000	-2.489	1.209
	3	-8.540*	.971	<.001	-10.904	-6.176
3	1	7.900*	.935	<.001	5.624	10.176
	2	8.540*	.971	<.001	6.176	10.904

Based on estimated marginal means

*. The mean difference is significant at the .05 level.

b. Adjustment for multiple comparisons: Bonferroni.

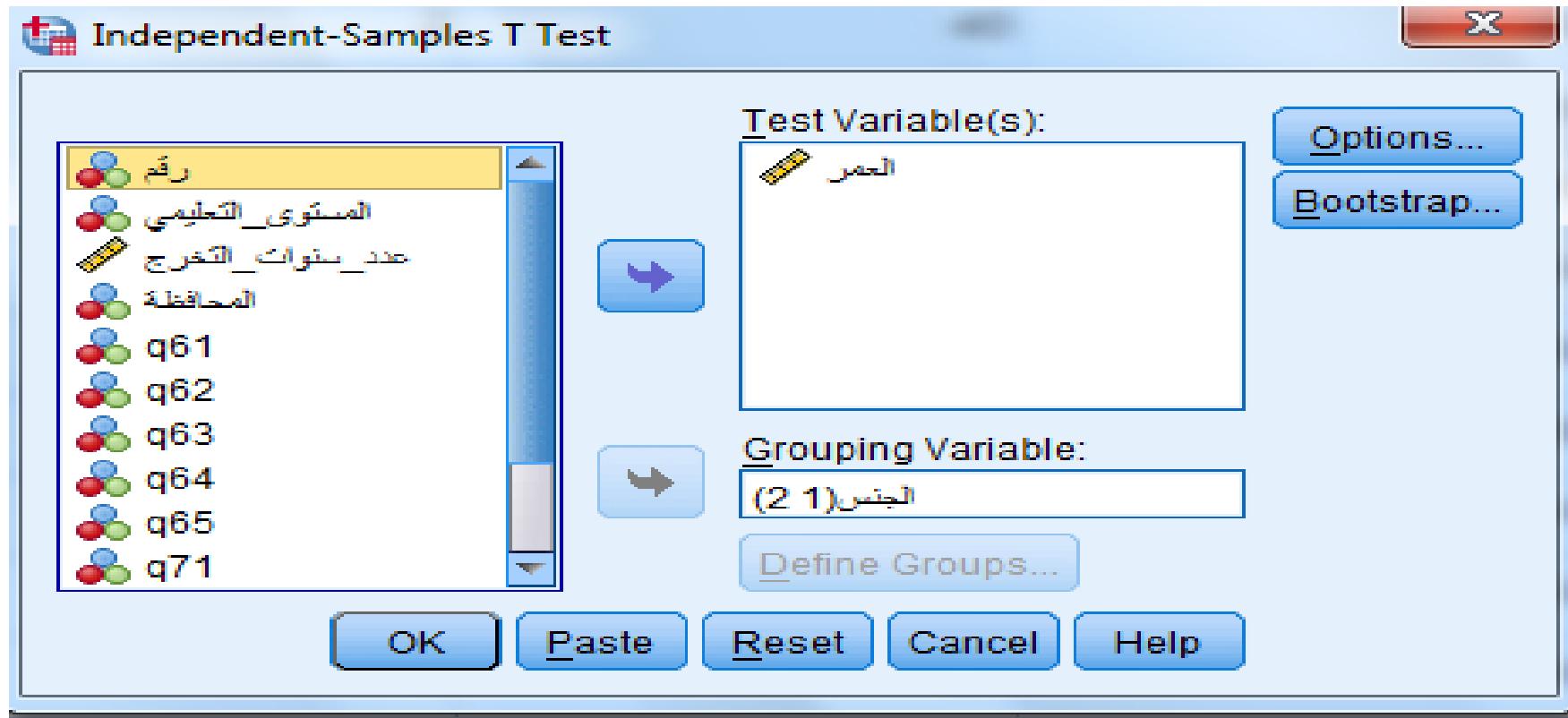
اختبار T للعينات المستقلة Independent sample T test

هو فحص فرضية متعلقة بمساواة متوسط متغير ما لعينتين مستقلتين، وله شكلان الأول في حالة افتراض أن تباين العينتين متساو، والآخر في حالة افتراض أن تباين العينتين غير متساو.

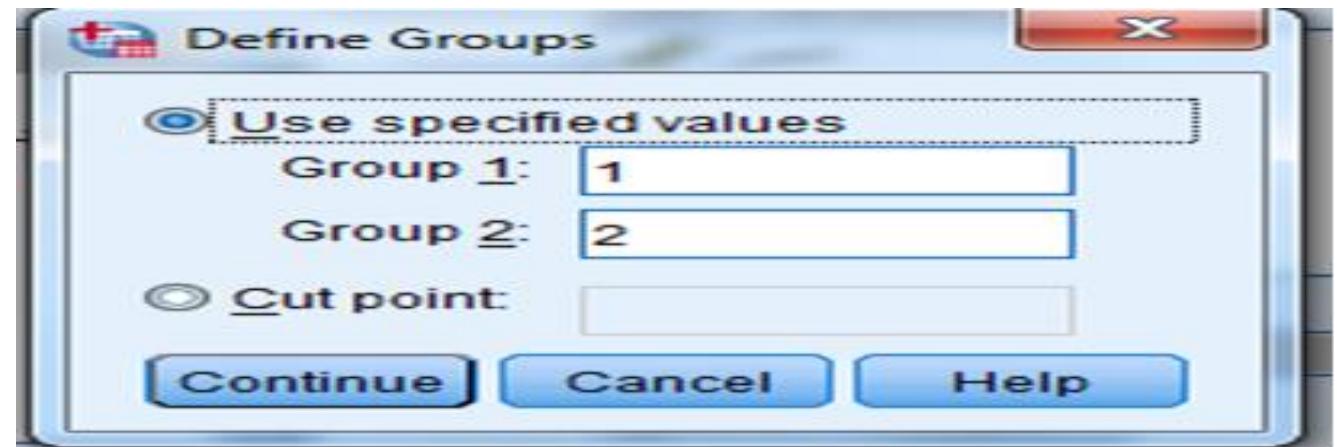
ولاستخدام هذا المتغير يجب أن يكون لكل مفردة من مفردات العينة قيمة على متغيرين الأول يسمى متغير التجميع (Grouping Variable or Factor) وهو المتغير الذي يقسم العينة الكلية إلى عينتين جزئيتين غير متداخلتين مثل متغير الجنس الذي يقسم العينة إلى عينة ذكور وعينة إناث. والثاني يسمى متغير الاختبار (Test Variable) أو المتغير التابع، وهو متغير كمي مثل العمر والهدف من هذا الاختبار هو فحص ما إذا كان متوسط الاختبار لفئة متغير التجميع الأولى (الذكور) مساوية لمتوسط متغير الاختبار لدى الفئة الثانية (الإناث) من متغير التجميع.

يوجد لدينا فرضيتا : $H_0 = \text{متوسط اعمار الذكور} = \text{متوسط اعمار الاناث}$
 $H_a = \text{متوسط اعمار الذكور} \neq \text{متوسط اعمار الاناث}$

من القائمة Analyze ثم من القائمة الفرعية اختار Compare Means Independent Sample T Test



ادخل المتغير العمر إلى المستطيل Test Variable(s) والمتغير الجنس إلى المستطيل Define Groups ، ثم اضغط على Grouping Variable



ادخل 1 داخل مستطيل Group 1 وادخل 2 داخل مستطيل Group 2 . وذلك لأن الجنس لدينا ذكر=1، انثى=2، ثم اضغط Continue سنعود لمربع الحوار الرئيسي

** لختبر متوسط قياس السكر للذكور والإناث

Output13 [Document13] - IBM SPSS Statistics Viewer*

File Edit View Data Transform Insert Format Analyze Graphs Utilities Extensions Window Help

Output T-Test

Group Statistics

الجنس	N	Mean	Std. Deviation	Std. Error Mean
ذكر	51	61.2157	4.85104	.67928
أنثى	49	60.5306	4.98373	.71196

Independent Samples Test

	Levene's Test for Equality of Variances			t-test for Equality of Means							
	الجنس	F	Sig.	t	df	Significance		Mean Difference	Std. Error Difference	95% Confidence Interval of the Difference	
						One-Sided p	Two-Sided p			Lower	Upper
ذكر	Equal variances assumed	.028	.867	.697	98	.244	.488	.68507	.98349	-1.26663	2.63678
ذكر	Equal variances not assumed			.696	97.557	.244	.488	.68507	.98403	-1.26781	2.63796



Type here to search



IBM SPSS Statistics Processor is ready

Unicode:ON Classic

23°C Sunny
2:00 PM
3/31/2024

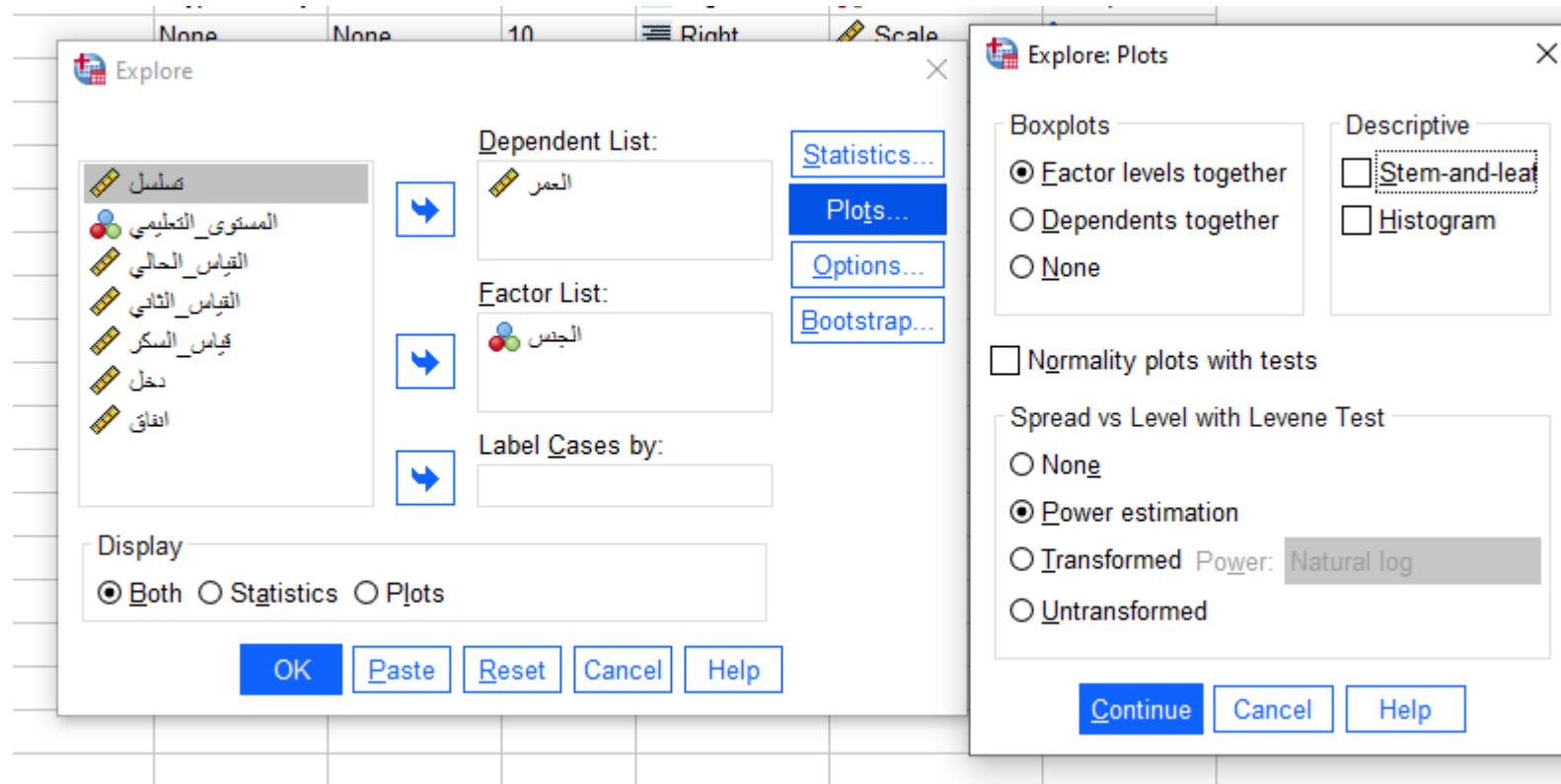
في نتائج الاختبار السابق نلاحظ ان اختبار التجانس من اختبار (Leven,s test) فقد تم حساب $F = 0.028$ ومستوى دلالتها $Sig = 0.867$ وهذا يبين أن تباين العينتين متساوي وهذا لدينا فرضيه لتساوي التباين (التجانس) وهي :

يوجد لدينا فرضيتا : $H_0 = \text{تباین اعماار الذکور} = \text{تباین اعماار الاناث}$
 $H_a = \text{تباین اعماار الذکور} \neq \text{تباین اعماار الاناث}$

نستطيع عمل اختبار للتوزيع الطبيعي في spss من خلال analyze ثم descriptive dependent list explore statistics ومن ثم نضع المتغير الكمي مثلا العمر في ونضع الجنس في factor list plots ومنها اختيار power estimation فتخرج لنا نتائج اهميتها اختبار التجانس وهي مشابهه للاختبار التجانس الذي نتج في اختبار T لعينتين منفصلتين

وبالتالي نقبل H_0 اذا كانت قيمة $sig < 0.05 = \alpha$ وبذلك يكون التجانس موجود بين الذكور والاناث.

ومن اختبار T يتضح ان مستوى الدلالة $Sig=0.488$ وبذلك نقبل الفرضية المبدئية ونرفض البديلة أي أن متوسطي العمر للذكور والاناث متساوي.



Test of Homogeneity of Variance

		Levene Statistic	df1	df2	Sig.
العمر	Based on Mean	.028	1	98	.867
	Based on Median	.031	1	98	.860
	Based on Median and with adjusted df	.031	1	95.899	.860
	Based on trimmed mean	.028	1	98	.868

اختبار anova للعينات المستقلة

هو فحص فرضية متعلقة بمساواة متوسط متغير ما لاكثر من عينتين مستقلتين

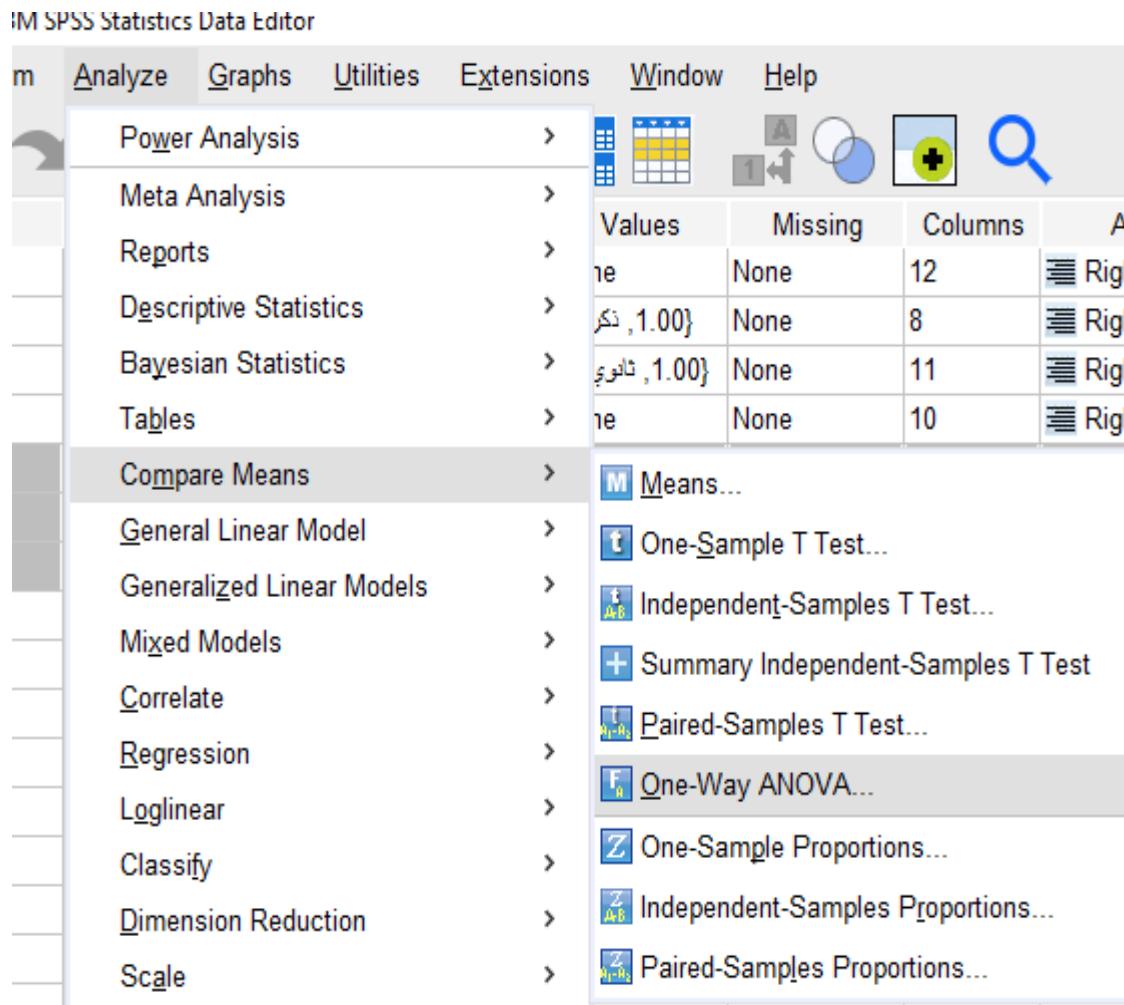
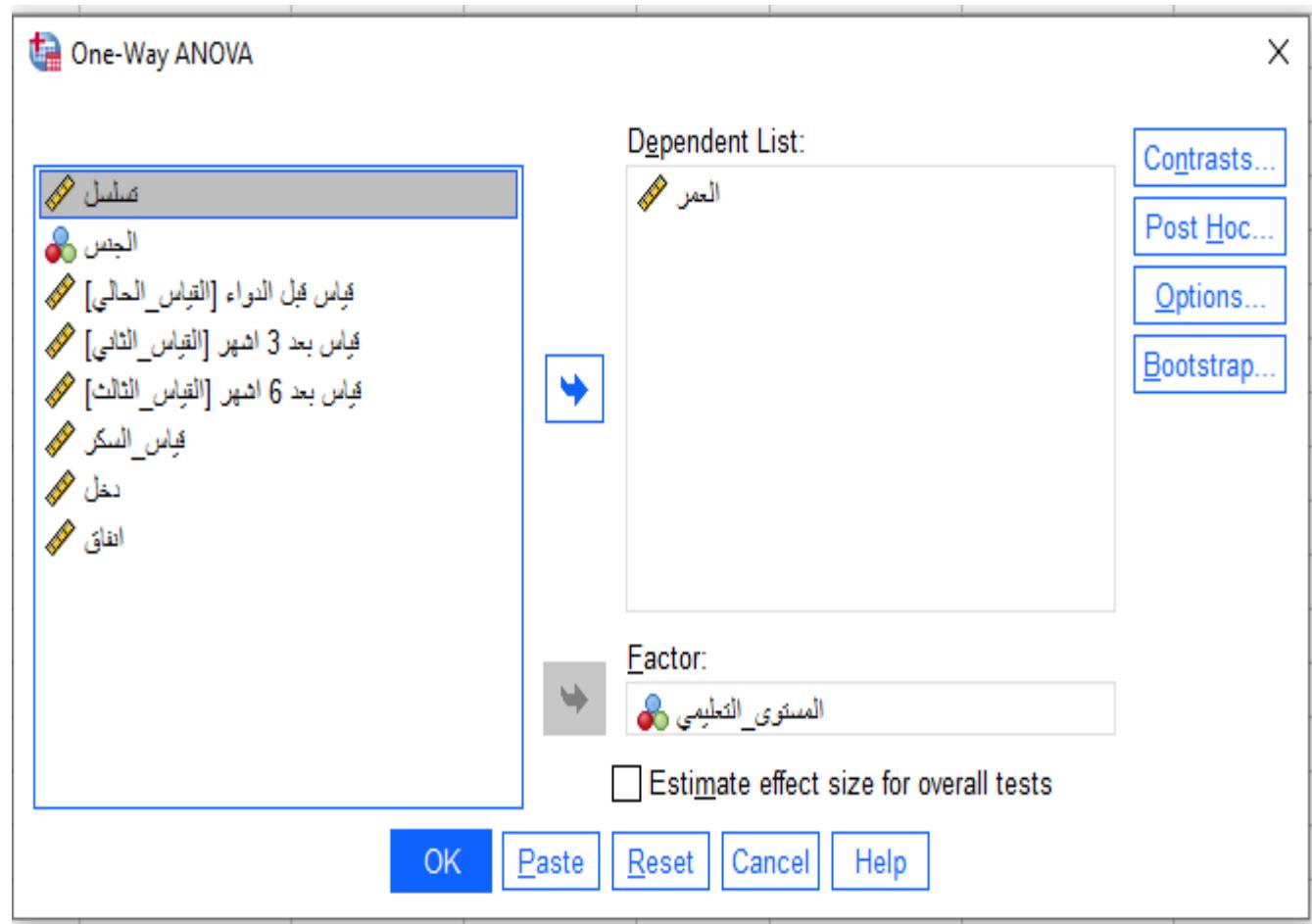
يوجد لدينا فرضيتا : H_0 = جميع الأوساط الحسابيه للعينات متساوية

H_a = يوجد على الأقل متوسطان حسابيان غير متساويان

سوف يتم مقارنة الأوساط الحسابية لمتغير العمر مع متغير المستوى التعليمي والذي يقسم الى 3 مجموعات وهي (ثانوي، بكالوريوس، ماجستير)

نضع متغير العمر في dependent list و نضع متغير المستوى التعليمي في factor

من القائمة Analyze اختر one ثم من القائمة الفرعية اختر Means way anova



يظهر جدول Test of Homogeneity of Variance

يظهر جدول anova ان قيمة sig اكبر من 0.05 وهذا يدل على قبول الفرضية الصفرية بانه لا يوجد فرق بين متوسط الاعمار.

ANOVA

العمر

	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Between Groups	55.836	2	27.918	1.165	.316
Within Groups	2324.724	97	23.966		
Total	2380.560	99			

ان قيمة sig اكبر من 0.05 وهذا يدل على قبول الفرضية الصفرية بانه لا يوجد فرق بين تباينات الاعمار. للتذكير هذا نستنجة من options او من explore الموجوده في اختبار one way anova

Test of Homogeneity of Variance

	Levene Statistic	df1	df2	Sig.
العمر	Based on Mean	.086	2	.918
	Based on Median	.123	2	.885
	Based on Median and with adjusted df	.123	2	.885
	Based on trimmed mean	.098	2	.906

سوف يتم مقارنة الأوساط الحسابية لمتغير قياس السكر مع متغير المستوى التعليمي والذي يقسم الى 3 مجموعات وهي (ثانوي، بكالوريوس، ماجستير).

بنفس الطريقة السابقة ولكن يتم ادخال متغير قياس السكر بدل من العمر في dependent list

يظهر جدول Test of Homogeneity of Variance

ان قيمة sig اكبر من 0.05 وهذا يدل على قبول الفرضية الصفرية بانه لا يوجد فرق بين تباينات الاعمار. للتذكير هذا نستتتجة من explore او من options الموجودة في اختبار one way anova

يظهر جدول anova ان قيمة sig اقل من 0.05 وهذا يدل على رفض الفرضية الصفرية وقبول الفرضية البديلة بانه يوجد فرق بين متوسط قياس السكر حسب المستوى التعليمي.

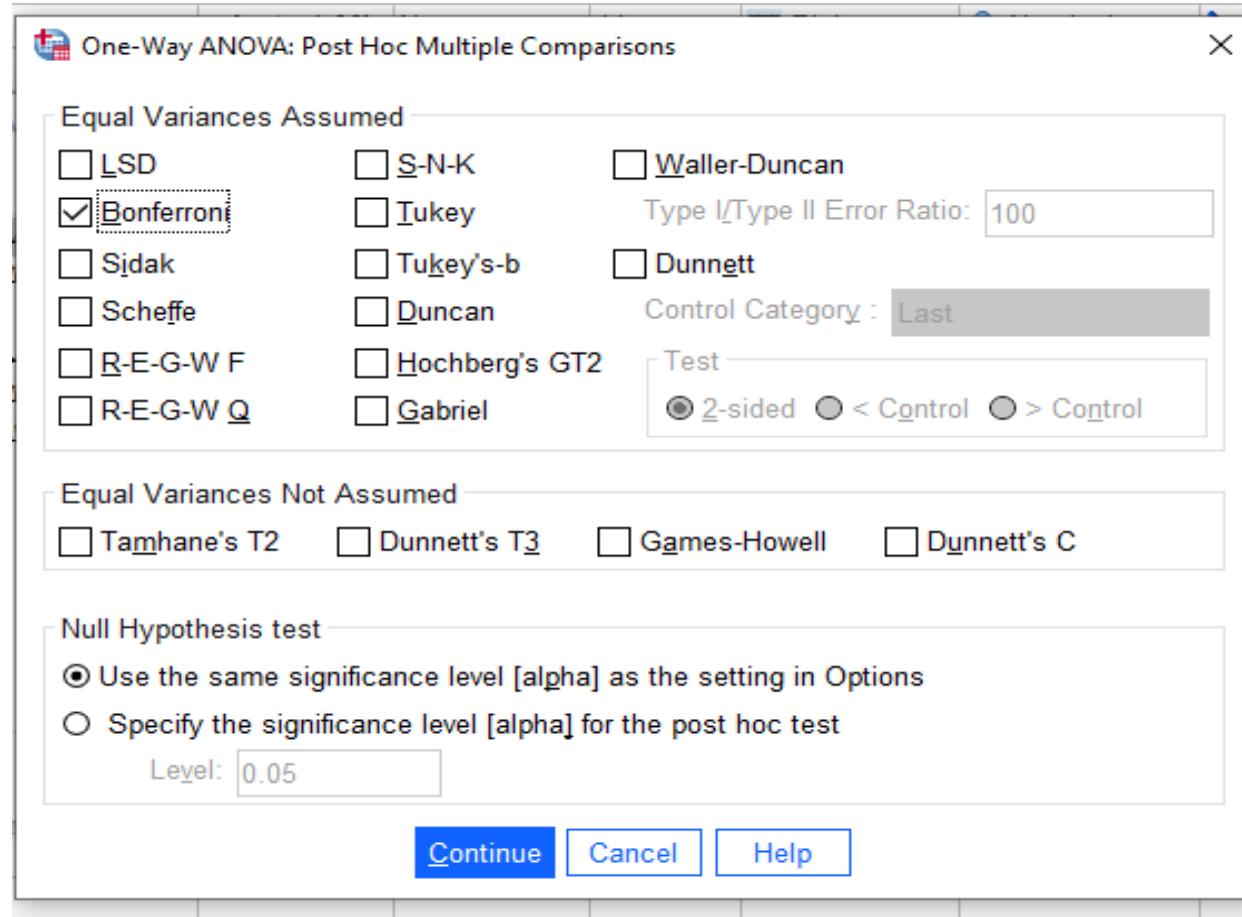
ANOVA

	قياس_السكر				
	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Between Groups	170.643	2	85.322	3.997	.021
Within Groups	2070.347	97	21.344		
Total	2240.990	99			

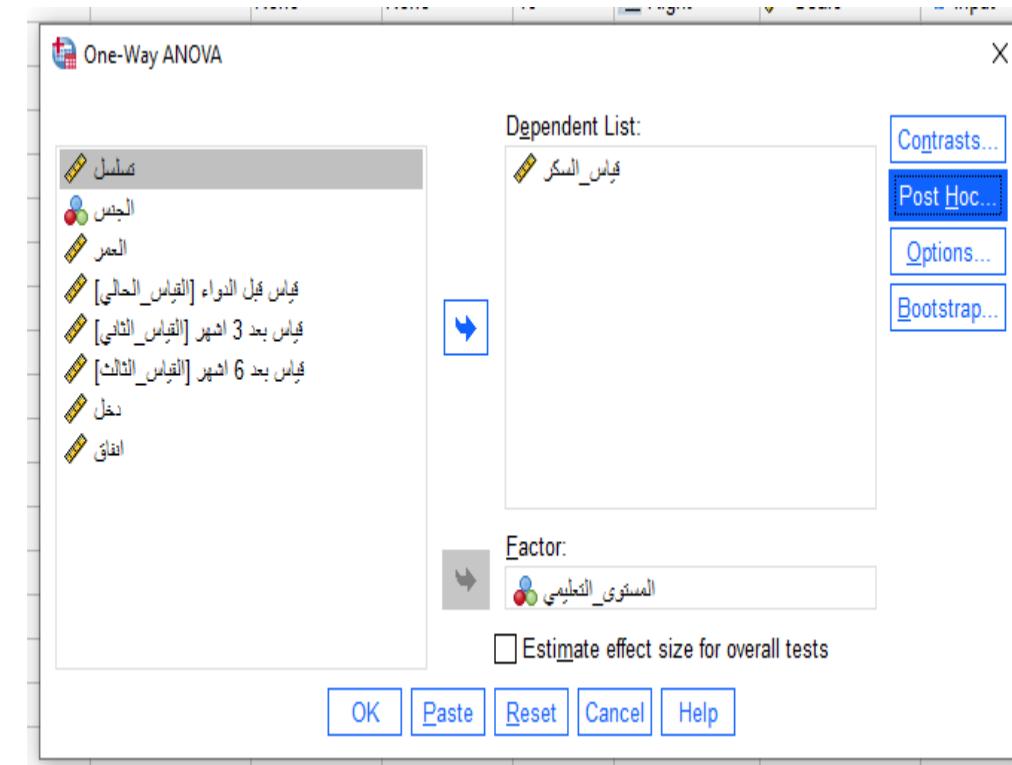
Tests of Homogeneity of Variances

	Levene Statistic	df1	df2	Sig.
قياس_السكر	Based on Mean	2.394	2	.97
	Based on Median	1.545	2	.97
	Based on Median and with adjusted df	1.545	2	.97
	Based on trimmed mean	2.369	2	.97

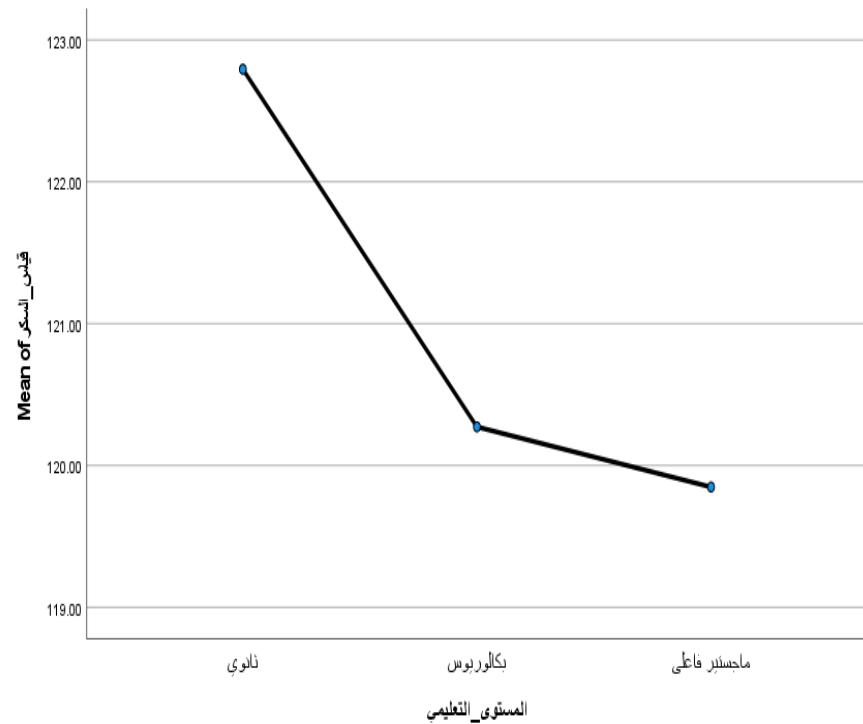
ونختار طريقة bonferroni (لأنها طريقة دقيقة) من مجموعة الطرق الموجوده في equal variances لأننا نعرف ان التباين متساوي حسب اختبار Tests of Homogeneity of Variances



لمعرفة أي الأوساط الحسابية فيه الاختلاف
فاننا نختار post hoc



كما ويمكننا الحصول على رسم بياني للمتوسطات عن طريق means plot ثم options وسطي الثانوي والماجستير



هنا تظهر نتيجة مصفوفة bonferroni والتي تظهر انه لا يوجد اختلاف بين متوسط قياس السكر للثانوي مع متوسط القياس السكر للبكالوريوس، وكذلك لا يوجد اختلاف بين متوسط قياس السكر للبكالوريوس مع متوسط القياس السكر للماجستير في حين انه يوجد اختلاف في بين متوسط قياس السكر للثانوي مع متوسط القياس السكر للماجستير

Multiple Comparisons

Dependent Variable: قياس_السكر
Bonferroni

	المستوى التعليمي (I)	المستوى التعليمي (J)	Mean Difference (I-J)	95% Confidence Interval			
				Std. Error	Sig.	Lower Bound	Upper Bound
ثانوي	بكالوريوس		2.52139	1.12896	.083	-.2290	5.2718
	ماجستير فاعلي		2.94563*	1.12896	.032	.1953	5.6960
بكالوريوس	ثانوي		-2.52139	1.12896	.083	-5.2718	.2290
	ماجستير فاعلي		.42424	1.13735	1.000	-2.3466	3.1951
ماجستير فاعلي	ثانوي		-2.94563*	1.12896	.032	-5.6960	-.1953
	بكالوريوس		-.42424	1.13735	1.000	-3.1951	2.3466

*. The mean difference is significant at the 0.05 level.

*** لختبر المستوى التعليمي مع الدخل

الاختبارات غير المعلمية

استماره لدراسة البيانات غير المعلمية

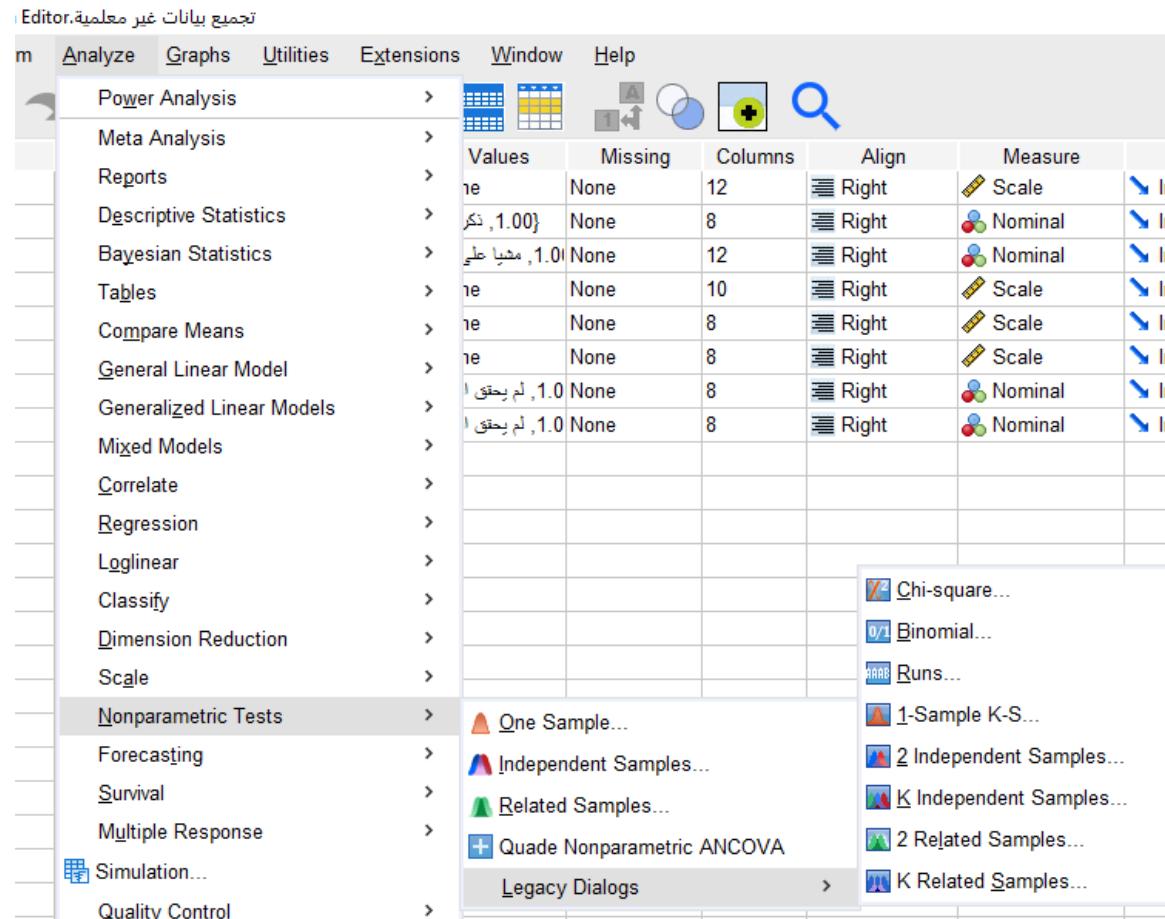
في دراسة على بيانات عينة عشوائية من الطلاب للمرحلة الابتدائية من الصف الأول ولغاية الصف العاشر في مدرسة اليوبيل الذهبي المختلفة، والتي أقيمت فيها دورة تدريبية للطلاب عن كيفية الدراسة السليمة والمناسبة، وقد احتوت على الأسئلة التالية:

- الجنس: 1- ذكر 2- أنثى
كيفية الوصول الى المدرسة: 1- مشيا على الاقدام
العمر بالسنوات الكاملة:
علامتك في الامتحان قبل الدورة:
علامتك في الامتحان بعد الدورة:
3- باستخدام حافلات المدرسة 2- المواصلات العامة

هل حققت العلامة المطلوبة التي كنت تريدها قبل اخذ دورة التدريب : 1- حققت المطلوب 2- لم احقق المطلوب

هل حققت العلامة المطلوبة التي كنت تريدها بعد اخذ دورة التدريب : 1- حققت المطلوب 2- لم احقق المطلوب

نعتبر التحليل غير معلمي اذا لم يحقق شرط التوزيع الطبيعي، و يمكننا الحصول على التحليل غير المعلمي من خلال legacy dialogs ثم nonparametric tests Analyze



اختبار 2 independent samples

يستخدم هذا الاختبار لقياس الفرق بين عينتين مستقلتين

يوجد لدينا فرضيتا : $H_0 = \text{متوسط اعمار الذكور} = \text{متوسط اعمار الاناث}$

$H_a = \text{متوسط اعمار الذكور} \neq \text{متوسط اعمار الاناث}$

تم الربط بين متغير العمر (scale) مع متغير الجنس (nominal).

بعد التأكد من ان العمر ليس له توزيع طبيعي وذلك عن طريق explore نجد ان قيمة sig اقل من 0.05 ولذلك نقبل الفرضية البديلة بان البيانات لا تتبع التوزيع الطبيعي

Tests of Normality

	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
	Statistic	df	Sig.	Statistic	df	Sig.
العمر	.138	100	<.001	.935	100	<.001

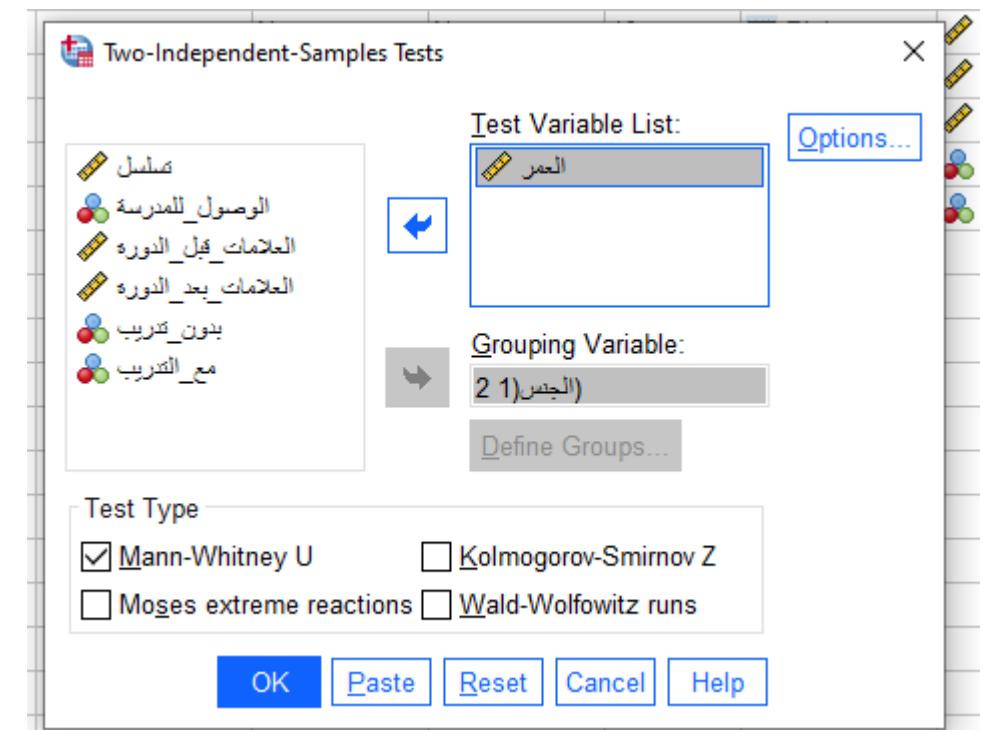
a. Lilliefors Significance Correction

يوضح اختبار mann-whitney ان قيمة sig اكبر من 0.05 لذلك نقبل الفرضية الصفرية انه لا يوجد فرق بين المتوسطان الحسابيين لعمرى الذكور والإناث.

يمكنا الحصول على التحليل غير المعلمي من خلال legacy Analyze ثم nonparametric tests ثم independent samples dialogs متغير العمر في test variable list ومتغير الجنس في grouping variables في اختبار mann-whitney وهو الأكثر شهرة

Test Statistics ^a	
	العمر
Mann-Whitney U	1124.500
Wilcoxon W	2349.500
Z	-.868
Asymp. Sig. (2-tailed)	.385

a. Grouping Variable: الجنس



اختبار k independent samples

يستخدم هذا الاختبار لقياس الفرق بين اكثرب من عينتين مستقلتين
يوجد لدينا فرضيتا : H_0 = جميع المتوسطات متساوية

H_a = يوجد على الأقل متوسطان غير متساويان

تم الربط بين متغير العمر (scale) مع متغير الوصول الى المدرسة (nominal)، وله 3 خيارات (مشيا على الأقدام، مواصلات عامة ، باستخدام حافلات المدرسة)

بعد التأكد من ان العمر ليس له توزيع طبيعي وذلك عن طريق explore نجد ان قيمة sig اقل من 0.05 ولذلك نقبل الفرضية البديلة بان البيانات لا تتبع التوزيع الطبيعي

Tests of Normality						
	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
	Statistic	df	Sig.	Statistic	df	Sig.
العمر	.138	100	<.001	.935	100	<.001

a. Lilliefors Significance Correction

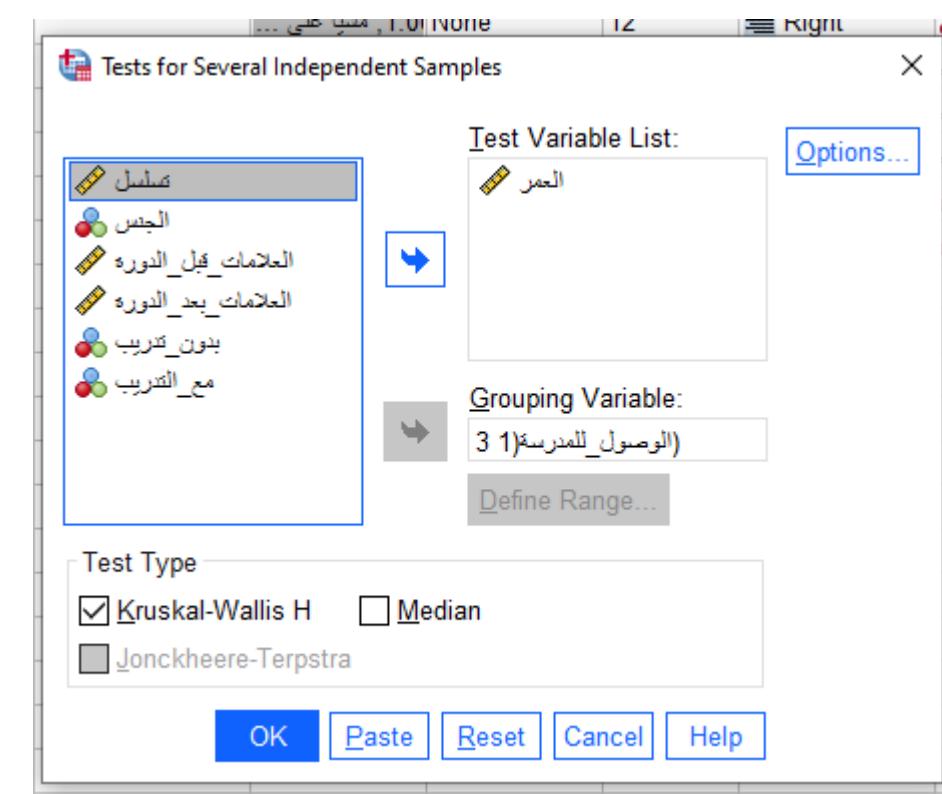
يوضح اختبار kruskal-wallis ان قيمة sig اكبر من 0.05 لذلك نقبل الفرضية الصفرية انه لا يوجد فرق بين المتوسطات الحسابية لاعمار الذين يذهبون مشيا على الاقدام، والذين يذهبون مواصلات عامة ، والذين يذهبون باستخدام حافلات المدرسة

Test Statistics ^{a,b}	
	العمر
Kruskal-Wallis H	3.611
df	2
Asymp. Sig.	.164

a. Kruskal Wallis Test

b. Grouping Variable:
الوصول_للمدرسة

يمكننا الحصول على التحليل غير المعلمي من خلال legacy nonparametric tests Analyze dialogs k independent samples test variable list ومتغير الوصول للمدرسة في grouping variables اختار kruskal-wallis وهو الأكثر شهرة wallis



اختبار 2related samples

يستخدم هذا الاختبار لقياس الفرق بين عينتين مرتبطتين

يوجد لدينا فرضيتا : H_0 = متوسط العلامات قبل اخذ الدورة التدريبية = متوسط العلامات بعد اخذ الدورة التدريبية

H_a = متوسط العلامات قبل اخذ الدورة التدريبية \neq متوسط العلامات بعد اخذ الدورة التدريبية

تم الربط بين متغير العلامة قبل الدورة (scale) مع متغير العلامة بعد الدورة (scale) بعد التأكد من ان كلا المتغيران ليس لهما توزيع طبيعي وذلك عن طريق explore نجد ان قيمة sig اقل من 0.05 ولذلك نقبل الفرضية البديلة بان البيانات لا تتبع التوزيع الطبيعي

Tests of Normality

Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk			
Statistic	df	Sig.	Statistic	df	Sig.	
العلامات_قبل_الدوره	.105	100	.008	.934	100	<.001
العلامات_بعد_الدوره	.099	100	.018	.940	100	<.001

a. Lilliefors Significance Correction

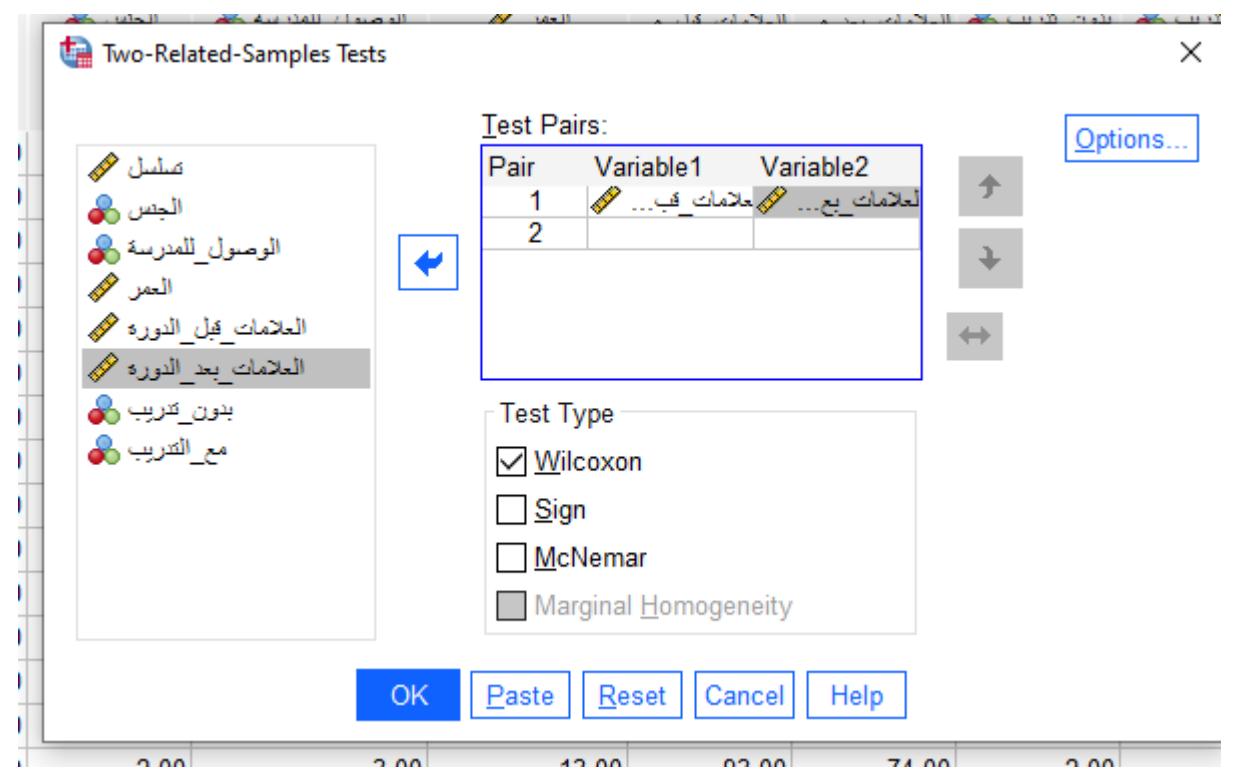
يوضح اختبار wilcoxon ان قيمة sig اكبر من 0.05 لذلك نقبل الفرضية الصفرية انه لا يوجد فرق بين المتوسطات الحسابية متغير العلامة قبل الدورة و متغير العلامة بعد الدورة

Test Statistics ^a	
العلامات_بعد_الدورة	-
العلامات_قبل_الدورة	-

Z	-.442 ^b
Asymp. Sig. (2-tailed)	.659

- a. Wilcoxon Signed Ranks Test
b. Based on positive ranks.

يمكنا الحصول على التحليل غير المعلمي من خلال Analyze ثم nonparametric tests legacy dialogs related samples ندخل متغير العلامة قبل الدورة و متغير العلامة بعد الدورة في test pairs وهو الأكثر شهرة



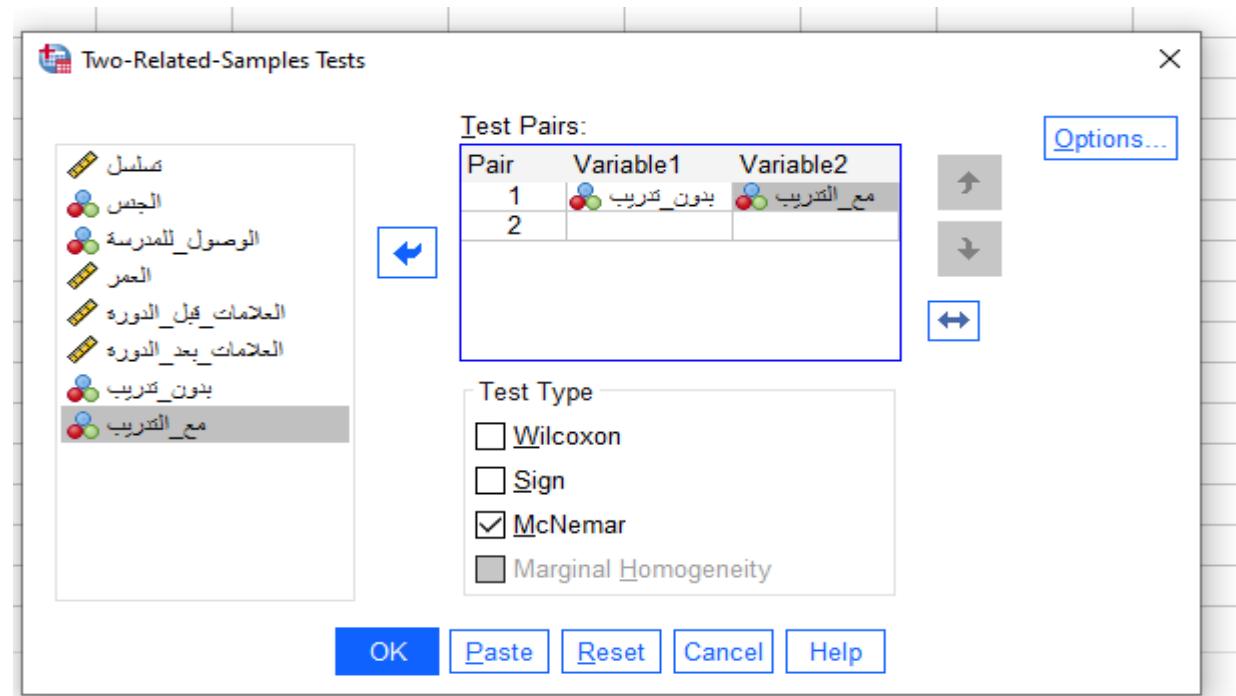
في حال كان العينتين المرتبطتين هما لمتغيران ثنائيان اسميان فإننا نستخدم اختبار Mc Nemar يوجد لدينا فرضيتا : H_0 : تحقيق الهدف قبل التدريب = تحقيق الهدف قبل التدريب H_a : تحقيق الهدف قبل التدريب \neq تحقيق الهدف قبل التدريب يمكننا الحصول على التحليل غير المعلمي من خلال Analyze ثم nonparametric tests ثم related samples2 ثم legacy dialogs ثم test pairs نختار اختبار Mc Nemar ندخل متغير بدون تدريب و متغير مع تدريب في

يوضح اختبار Mc Nemar ان قيمة sig اصغر من 0.05 لذلك نقبل الفرضية البديلة انه يوجد فرق بين تحقيق الهدف قبل التدريب عن بعد التدريب

Test Statistics ^a	
	بدون_تدريب & مع_تدريب
N	100
Chi-Square ^b	9.025
Asymp. Sig.	.003

a. McNemar Test

b. Continuity Corrected



اختبار k related samples

يستخدم هذا الاختبار لقياس الفرق بين اكثر من عينتين مرتبتين
يوجد لدينا فرضيتا : H_0 = لا يوجد فرق في المتوسطات الحسابية

H_a = يوجد فرق في المتوسطين الحسابيين على الاقل

تم الربط بين متغيرات العلامة قبل الدورة (scale) مع متغير العلامة بعد الدورة (scale)

بعد التأكد من ان كل المتغيرات ليس لها توزيع طبيعي وذلك عن طريق explore نجد ان قيمة sig اقل من 0.05 ولذلك نقبل الفرضية البديلة بان البيانات لا تتبع التوزيع الطبيعي

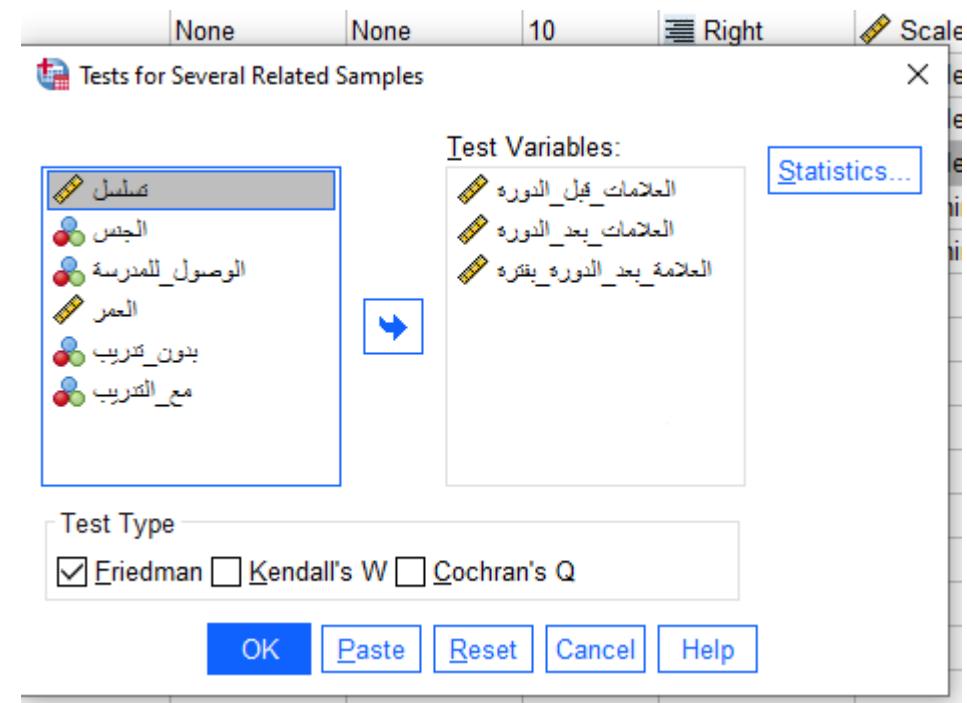
Tests of Normality						
	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
	Statistic	df	Sig.	Statistic	df	Sig.
العلامة_قبل_الدورة	.105	100	.008	.934	100	<.001
العلامة_بعد_الدورة	.099	100	.018	.940	100	<.001
العلامة_بعد_الدورة_بضرره	.099	100	.017	.939	100	<.001

a. Lilliefors Significance Correction

يوضح اختبار friedman ان قيمة sig اقل من 0.05 لذلك نقبل الفرضية البديلة انه يوجد فرق بين المتوسطات الحسابية متغير العلامة قبل الدورة و متغير العلامة بعد الدورة ومتغير العلامة بعد الدورة بفترة

Test Statistics ^a	
N	100
Chi-Square	55.108
df	2
Asymp. Sig.	<.001
a. Friedman Test	

يمكنا الحصول على التحليل غير المعملي من خلال Analyze ثم nonparametric tests k related samples ندخل متغير العلامة قبل الدورة و متغير العلامة بعد الدورة و متغير العلامة بعد الدورة بفترة في اختار اختبار friedman و هو الأكثر شهره variables



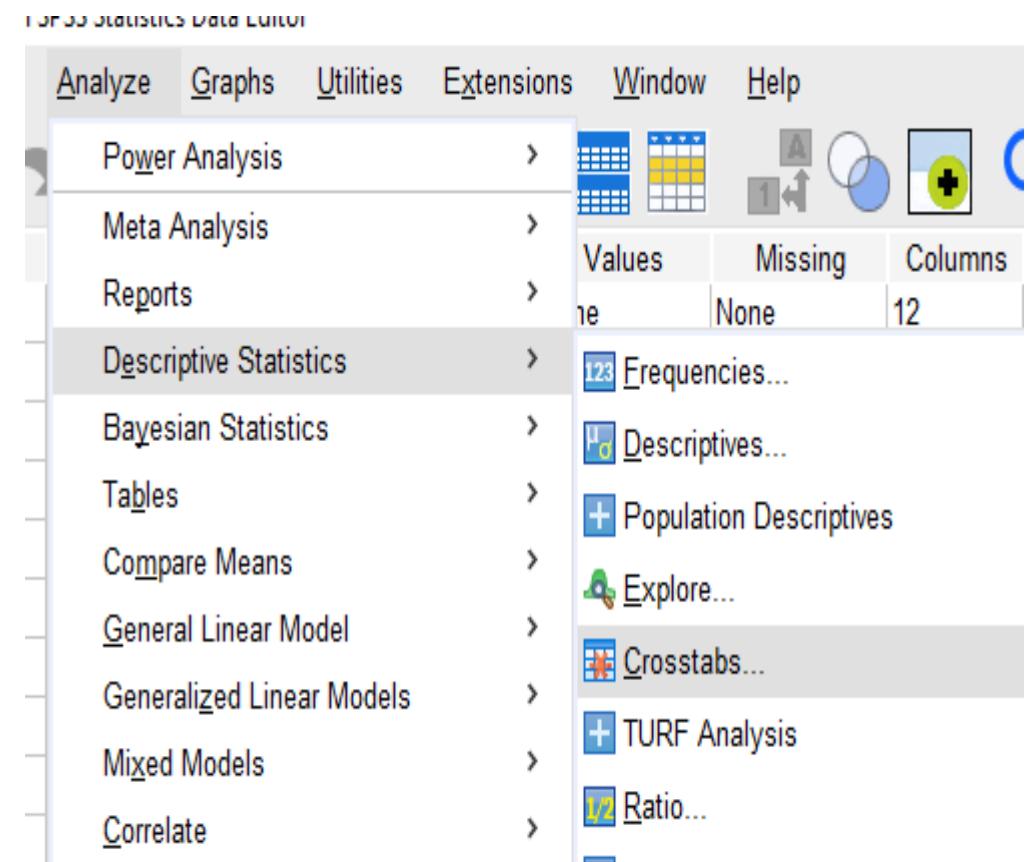
اختبار مربع كاي χ^2

يستخدم في حال معرفة اذا كان متغير يعتمد على الآخر ويجب ان يكون المتغيران اسميان او ترتيبان او اسمي وترتيبي
يوجد لدينا فرضيتا : H_0 = المتغيران لا يعتمدان على بعضهما
 H_a = المتغيران يعتمدان على بعضهما

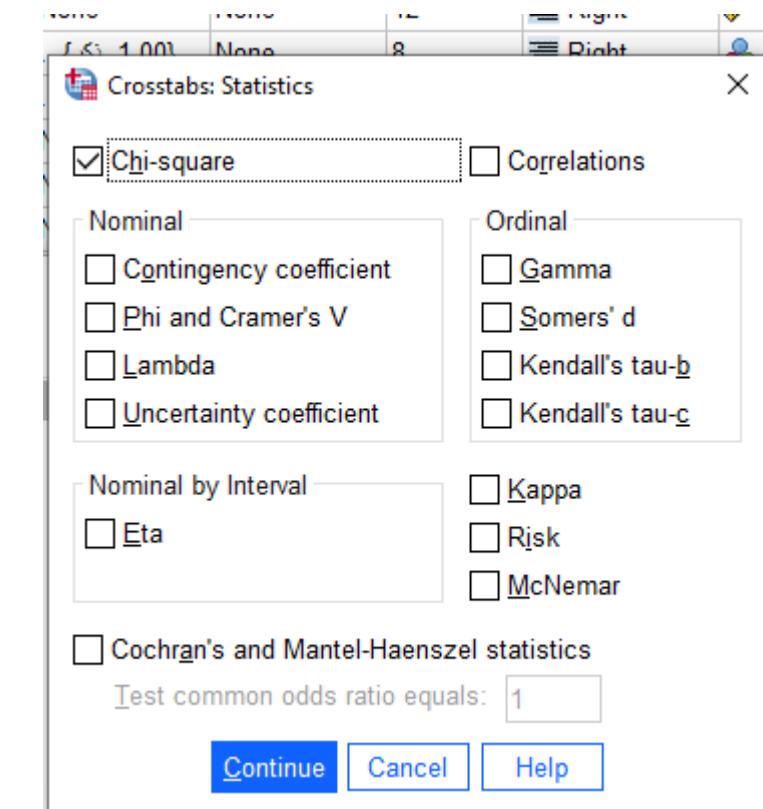
تم اختبار متغير الجنس وهو اسمي (NOMINAL) مع متغير الوصول الى المدرسة وهو اسمي (NOMINAL) لمعرفة هل يعتمد الذهاب الى المدرسة على جنس الطالب، وهنا لا يوجد اختبار للتوزيع الطبيعي لأن المتغيران ليسى من نوع SCALE

يمكننا الحصول على التحليل غير المعلمي من خلال Analyze ثم descriptive statistics ثم crosstabs

يمكننا الحصول على التحليل غير المعلمي من خلال Analyze ثم descriptive statistics ثم crosstabs



يتم اختيار statistics ثم اختيار chi-square



تظهر النتائج ان قيمة sig اقل من 0.05 مما يجعلنا نقبل الفرضية البديلة ان متغير الوصول الى المدرسة يعتمد على الجنس

	Value	df	Asymptotic Significance (2-sided)
Pearson Chi-Square	67.017 ^a	2	<.001
Likelihood Ratio	92.872	2	<.001
Linear-by-Linear Association	16.081	1	<.001
N of Valid Cases	100		

a. 0 cells (0.0%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 16.17.

الارتباط Correlation

يطلق الارتباط على العلاقة بين متغيرين مثل العلاقة بين درجة الطالب في مادة الفيزياء ودرجته في مادة الرياضيات أو العلاقة بين معدله في الدراسة وعدد ساعات الدراسة أو العلاقة بين دخل الفرد واستهلاكه وهناك كثير من العلاقات...

وتقياس تلك العلاقات بمقاييس يسمى معامل الارتباط ويرمز له بالرمز r ويأخذ القيم من -1 إلى 1 .

- ✓ يكون الارتباط طردي تام إذا كانت قيمة معامل الارتباط تساوي 1
- ✓ يكون الارتباط عكسي تام إذا كانت قيمة معامل الارتباط تساوي -1
- ✓ لا يوجد ارتباط إذا كانت قيمة معامل الارتباط تساوي صفر.
- ✓ كلما كانت القيمة المطلقة لمعامل الارتباط قريبة من الواحد كان الارتباط قويا.
- ✓ كلما كانت القيمة المطلقة لمعامل الارتباط قريبة من الصفر كان الارتباط ضعيفا.
- ✓ ويمكن استخدام معامل الارتباط بين متغيرين بعدة طرق نذكر منها:
 1. معامل بيرسون (Pearson) : يستخدم إذا كان كلا المتغيرين مقاسا بمقاييس كمي مثل إيجاد معامل الارتباط بين الدخل والاستهلاك
 2. معامل سبيرمان (Spearman) : يستخدم إذا كان كلا من المتغيرين مقاسا بمقاييس ترتيبية مثل إيجاد العلاقة مستوى الدخل (مرتفع ، متوسط ، منخفض) وعدد ساعات العمل اليومية (أكثر من 8 ساعات ، من 5 ساعات إلى 8 ساعات ، أقل من 5 ساعات) كما يمكن استخدام مقاييس سبيرمان في حالة المتغيرات الكمية أيضا التي يمكن ان تتحول الى متغيرات ترتيبية.
 3. معامل كاندل تاو (Kandell,s tau) : يستخدم مثل معامل سبيرمان وبنفس الشروط.

يمكننا الحصول على الارتباط من خلل bivariate then correlate Analyze

يتم ادخال متغيرا الدخل والانفاق الى variables و اختيار اختبار pearson لأن كلا المتغيران scale وهذا يقيس مقدار الارتباط الخطى بينهما

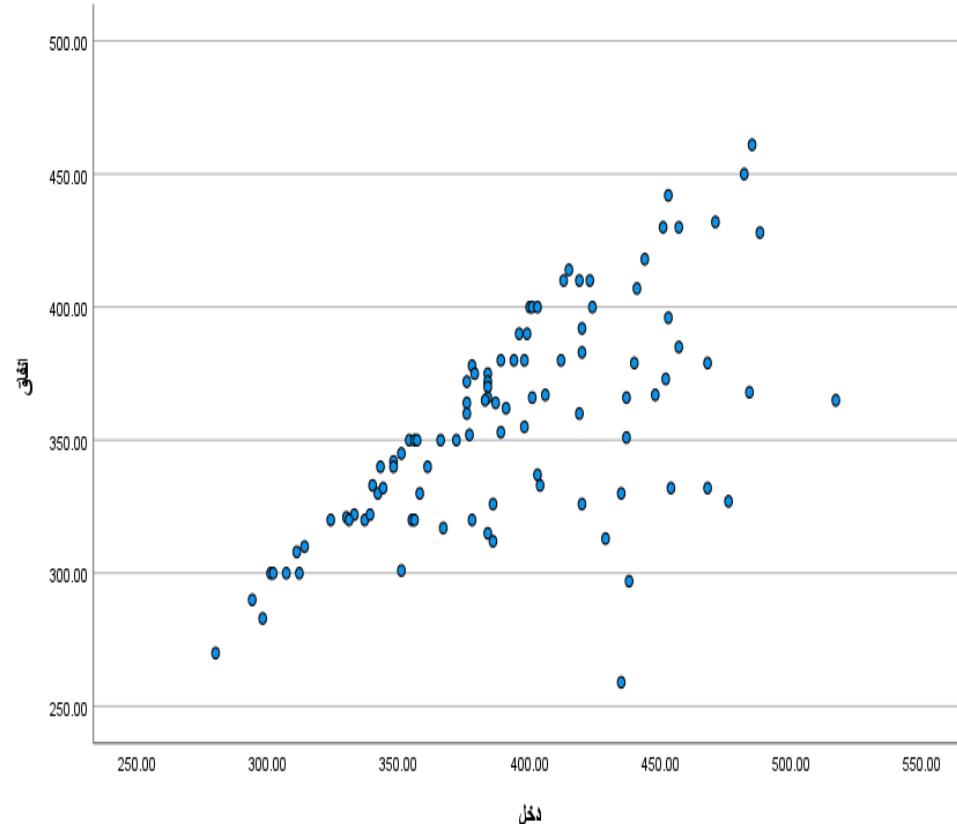
The screenshot shows the SPSS Statistics Data Editor interface. The main window displays a list of variables: مدخل, الجنس, المستوى التعليمي, العمر, القیاس_الحالي, القیاس_الثاني, القیاس_الثالث, قیاس السکر. In the 'Variables:' list, دخل and انفاق are selected. The 'Correlation Coefficients' section has Pearson checked, while Kendall's tau-b and Spearman are unchecked. Under 'Test of Significance', Two-tailed is selected. At the bottom, there are checkboxes for 'Flag significant correlations', 'Show only the lower triangle', and 'Show diagonal', with the first two checked. Below these are OK, Paste, Reset, Cancel, and Help buttons.

The top menu bar shows 'Analyze', 'Graphs', 'Utilities', 'Extensions', 'Window', and 'Help'. A context menu is open over the 'Correlate' option in the 'Analyze' dropdown, listing other correlation methods: Bivariate with Confidence Intervals..., Bivariate..., Partial..., Distances..., and Canonical Correlation.

وقد صنف العلماء قوة العلاقة كما يلي :

- من 0 الى 0.3 علاقة ضعيفة
- من 0.3 الى 0.7 علاقة متوسطة
- من 0.7 الى 1 علاقة قوية

ويوضح الرسم البياني العلاقة بين متغيري الدخل والإنفاق



يوجد لدينا فرضيتا : H_0 = المتغيران لا يرتبطان
 H_a = المتغيران مرتبطان

تظهر النتائج ان قيمة sig اقل من 0.05 لذلك فإننا نقبل الفرضية البديلة انه يوجد ارتباط بين المتغيران وتظهر النتيجة ان قيمة الارتباط متوسطه ومقدارها 0.648 وهي طردية

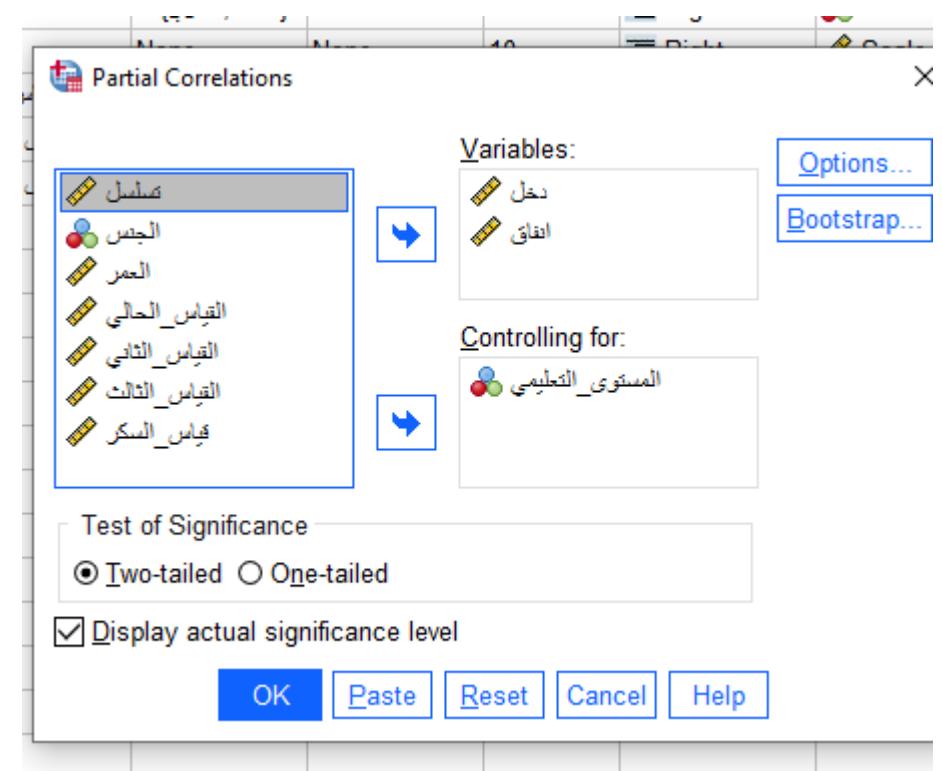
		دخل	إنفاق
دخل	Pearson Correlation	1	.648**
	Sig. (2-tailed)		<.001
	N	100	100
إنفاق	Pearson Correlation	.648**	1
	Sig. (2-tailed)	<.001	
	N	100	100

**. Correlation is significant at the 0.01 level (2-tailed).

تظهر النتائج ان قيمة sig اقل من 0.05 لذلك فإننا نقبل الفرضية البديلة انه يوجد ارتباط بين المتغيران وتظهر النتيجة ان قيمة الارتباط عالية ومقدارها 0.827 وهي طردية أي ان المستوى التعليمي كان له تأثير على قيمة الارتباط

Correlations			
Control Variables		دخل	إنفاق
دخل	Correlation	1.000	.827
	Significance (2-tailed)	.	<.001
إنفاق	df	0	97
	Correlation	.827	1.000
	Significance (2-tailed)	<.001	.
	df	97	0

اما في حال اردنا اختبار الارتباط بدون تاثير المستوى التعليمي على هذه العلاقة فاننا نستخدم partial حيث نضع متغيرا الدخل والإنفاق في variables ونضع متغير المستوى التعليمي في controlling for



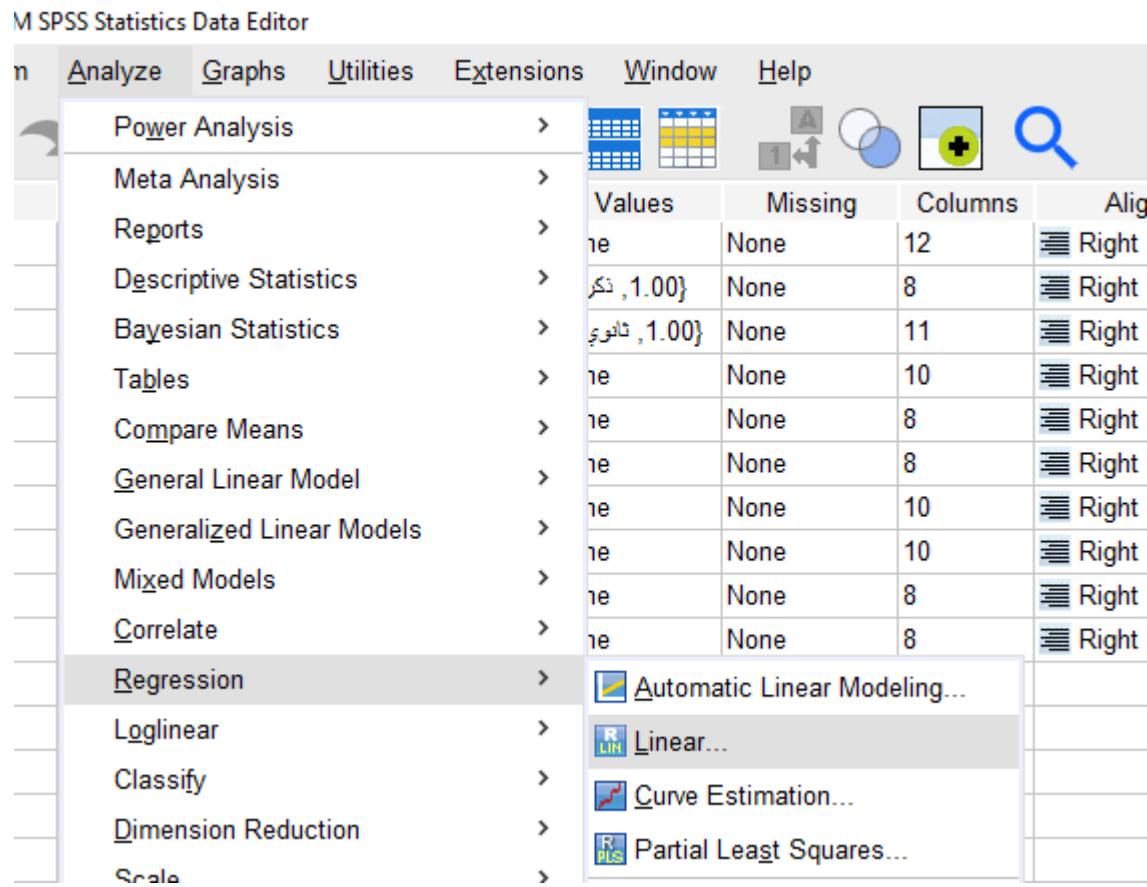
الانحدار الخطي البسيط simple linear regression

يستخدم في حال اذا اردنا معرفة تأثير متغير مستقل على متغير التابع نوع scale بحيث توزيع المتغير التابع توزيعا طبيعيا، كما ويعتبر طريقة للتنبؤ بقيمة المتغير التابع اذا علمنا قيمة المتغير المستقل

وتكون معادلته هي $\hat{y} = a + bx$ حيث
 \hat{y} هي قيمة المتغير التابع المتوقعة
 x المتغير المستقل

a هي الثابت حتى لو كانت قيمة x المتغير المستقل = 0
 b مقدار تأثير المتغير المستقل x على المتغير التابع y

يمكننا الحصول على الانحدار من خلال Analyze ثم linear regression



يوجد لدينا 3 فرضيات :

الأولى $H_0 = \text{لا يوجد علاقة خطية}$

$= H_a$ = يوجد علاقة خطية

الثانية $H_0: a=0$: قيمة H_a

$a \neq 0$: قيمة H_a

الثالثة $H_0: b=0$: قيمة H_a

$b \neq 0$: قيمة H_a

ثم يتم تكوين المعادلة التي يتم التوقع على
اساسها

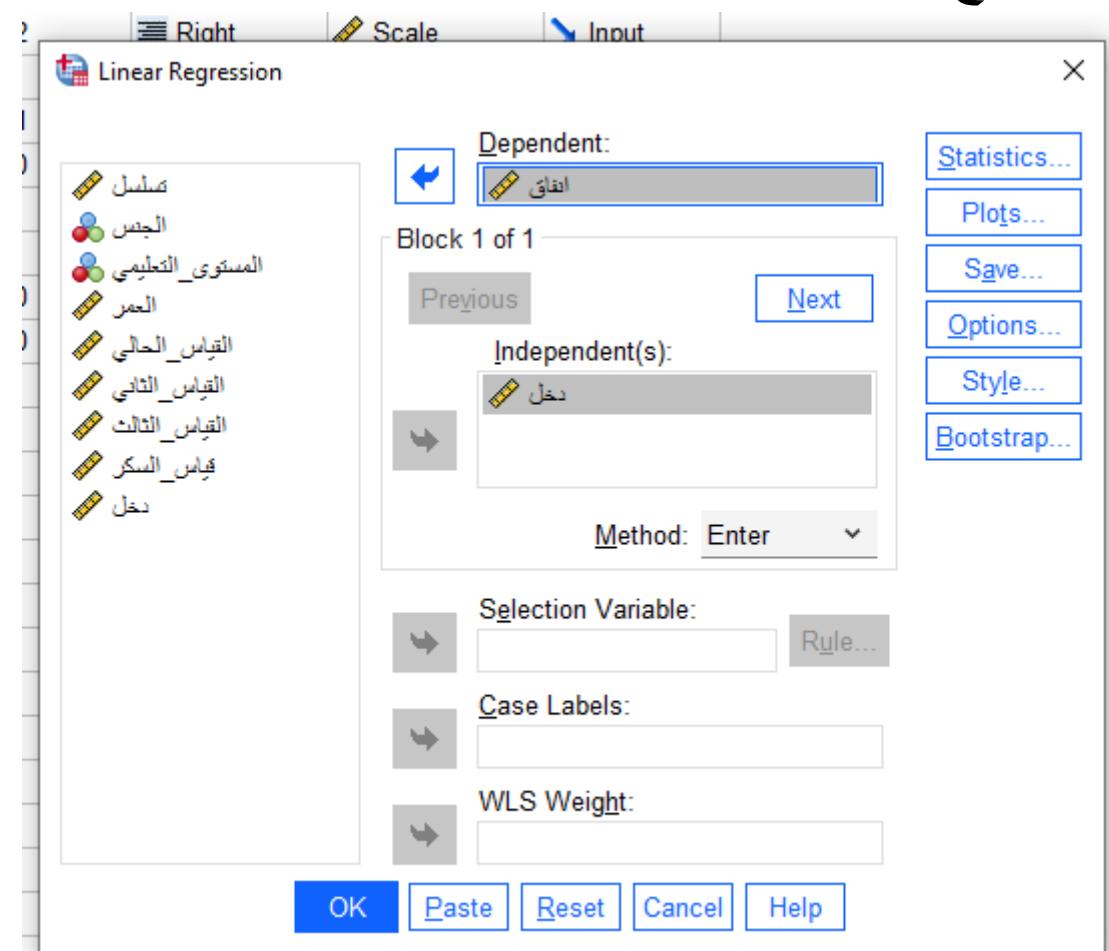
لأختبار الفرضية الأولى فاننا نذهب الى جدول anova لنجد ان قيمة sig اقل من 0.05 وبذلك نقبل الفرضية البديلة القائلة بوجود علاقة خطية

لأننا نعتقد ان الدخل يؤثر على الانفاق فإننا نضع متغير الدخل في independent أي المستقل ونضع متغير الدخل في dependent التابع

ANOVA ^a					
Model	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
1 Regression	69757.745	1	69757.745	70.849	<.001 ^b
Residual	96490.765	98	984.600		
Total	166248.510	99			

a. Dependent Variable: انفاق

b. Predictors: (Constant), دخل



يظهر لنا جدول coefficients الحكم على الفرضية الثانية والتي نجد ان قيمة sig اقل من 0.05 لذلك نقبل الفرضية البديلة ان قيمة a او constant مهمة في المعادلة ولا تسوى 0 كما ويظهر الحكم على الفرضية الثالثة والتي نجد ان قيمة sig اقل من 0.05 لذلك نقبل الفرضية البديلة ان قيمة b او الدخل مهمة في المعادلة ولا تسوى 0

Coefficients ^a						
Model	Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients		t	Sig.
	B	Std. Error	Beta			
1	(Constant)	151.388	24.519		6.174	<.001
	دخل	.522	.062	.648	8.417	<.001

a. Dependent Variable: اسقاط

يظهر لنا جدول model summary مقدار قوة العلاقة الخطية وهي 0.648 وهي ما ظهر في الارتباط، في حين ان قيمة r square هي 0.42 وتعني ان التغيرات التي حصلت في المتغير التابع كانت نتيجة المتغير المستقل بمقدار 42%

Model Summary				
Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
1	.648 ^a	.420	.414	31.37833

a. Predictors: (Constant), دخل

وبذلك تكون معادلة الانحدار هي :

$$\text{الدخل} * 0.522 + 151.388 = \text{الانفاق}$$

وهذا يعني ان قيمة تأثير الدخل على الانفاق هي 0.522 اي انه اذا زاد الدخل بمقدار دينار واحد فان الانفاق يزيد بمقدار 0.522 دينار

كما ويمكننا التنبؤ بمقدار الانفاق اذا عرفنا قيمة الدخل، فمثلا ما قيمة الانفاق اذا كان الدخل 1000 دينار

لنطبق في المعادلة

$$673.388 = 151.388 + 0.522 * 1000$$

اما اذا كانت قيمة الدخل 0 فان مقدار ما يجب ان ينفق هو 151.388 دينار

الانحدار الخطي المتعدد multiple linear regression

يستخدم في حال اذا اردنا معرفة تأثير اكثـر من متغير مستقل على متغير تابع نوع scale بحيث توزيع المتغير التابع توزيعا طبيعيا، كما ويعتبر طريقة للتنبؤ بقيمة المتغير التابع اذا علمنا قيم المتغيرات المستقلة

و تكون معادله هي $\hat{y} = a + b_1x_1 + b_2x_2 + b_3x_3$ حيث

\hat{y} هي قيمة المتغير التابع المتوقعة

x_1 المتغير المستقل الأول

x_2 المتغير المستقل الثاني

x_3 المتغير المستقل الثالث

a هي الثابت حتى لو كانت قيمة x المتغير المستقل = 0

b_1 مقدار تأثير المتغير المستقل الاول على المتغير التابع y

b_2 مقدار تأثير المتغير المستقل الثاني على المتغير التابع y

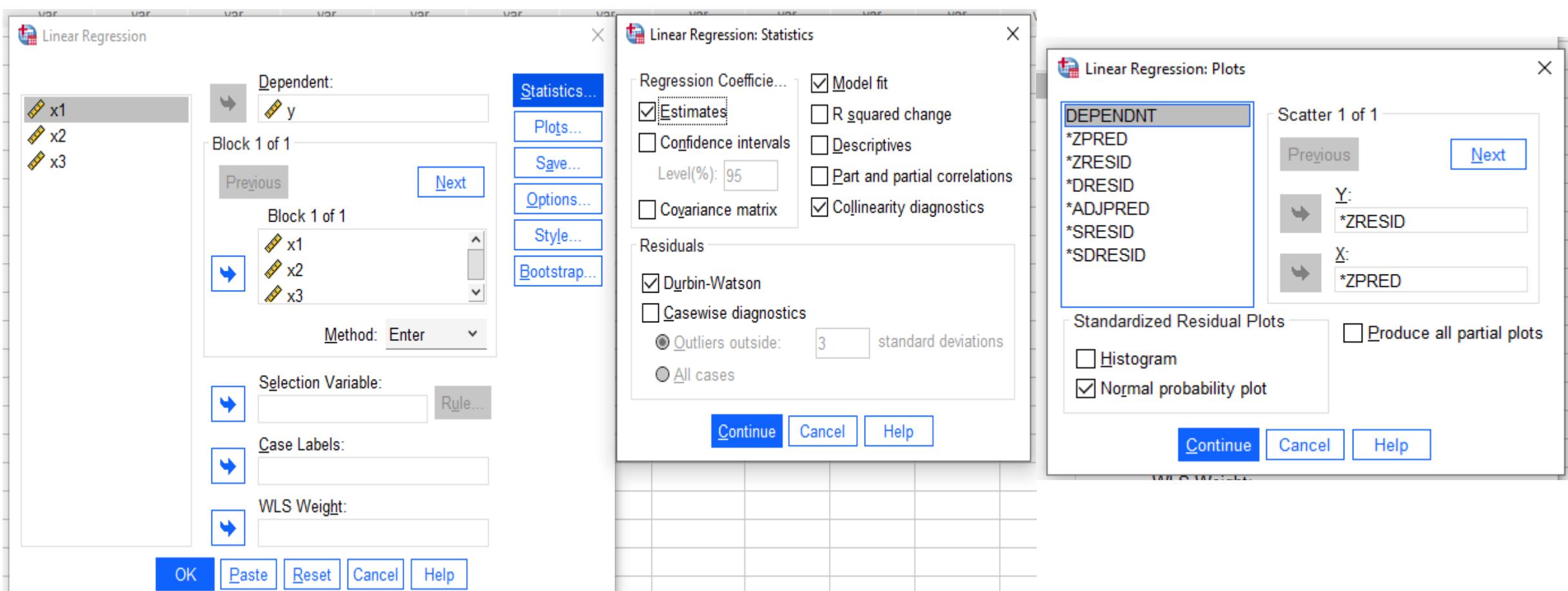
b_3 مقدار تأثير المتغير المستقل الثالث على المتغير التابع y

يستخدم الانحدار الخطي طريقة المربعات الصغرى والتي لها عدة شروط جميعها يتم تطبيقها على الباقي وهي:

- 1- استقلالية الباقي ويتم قياسها من خلال إحصائية durbin-Watson
- 2- التوزيع الطبيعي للباقي والتي تقام من خلال الضغط على plots واختيار normal probability plots، او اختبار التوزيع الطبيعي لمتغير residuals الذي يتم طلب تخزينه.
- 3- تجانس الباقي (اختبار ثبات التباين) وهذا نجده في الرسم الذي يظهر انتشار وتوزيع الباقي حيث لا يمكن رصد نمط او شكل معين والذي يقام من خلال الضغط على plots ونضع وذلك بين zresid (القيم المعيارية للباقي) والقيمة المعيارية للبيانات المتوقعة) في الاسفل

ويجب ان لا يكون هناك ارتباط بين المتغيرات المستقلة أي عدم الازدواجية بين المتغيرات المستقلة وهنا يجب ان تكون جميع قيم vif اقل من 5 وهذا يظهر عدم وجود الازدواجية الخطية وممكن ان نعمل مصفوفة الارتباط للمتغيرات المستقلة والتي تظهر عدم وجود ارتباط بين المتغيرات المستقلة

يوجد لدينا 3 متغيرة مستقلة هي (x_1, x_2, x_3) نضعها في independent أي المستقل ونضع متغير y في dependent التابع ثم نضغط على collinearity diagnostics ونختار statistics وهو يقاس الازدواج الخطي بين المتغيرات المستقلة و durbin-watson وهو يقيس فرضية استقلالية الباقي وثم نضغط على plots ونضع zresid (القيم المعيارية للباقي) في الأعلى و zpred (القيم المعيارية للبيانات المتوقعة) في الأسفل والذي يقيس تجانس الباقي واختيار لمعرفة التوزيع الطبيعي للباقي normal probability plots



يظهر لنا جدول coefficients ان قيمة sig اقل من 0.05 لذلك نقبل الفرضية البديلة ان قيمة a او constant مهمة في المعادلة ولا تساوي 0

كما ويظهر ان قيمة sig أعلى من 0.05 لذلك نقبل الفرضية الصفرية ان قيمة b_1 او الخاص بالمتغير x_1 غير مهمة في المعادلة وتساوي 0

كما ويظهر ان قيمة sig اقل من 0.05 لذلك نقبل الفرضية البديلة ان قيمة b_2 او الخاص بالمتغير x_2 مهمة في المعادلة ولا تساوي 0

كما ويظهر ان قيمة sig اقل من 0.05 لذلك نقبل الفرضية البديلة ان قيمة b_3 او الخاص بالمتغير x_3 مهمة في المعادلة ولا تساوي 0

كما ويظهر شرط عدم الازدواجية بين المتغيرات المستقلة وهنا نجد ان جميع قيم vif اقل من 5 وهذا يظهر عدم وجود الازدواجية الخطية وممكن ان نعمل مصفوفة الارتباط للمتغيرات المستقلة والتي تظهر عدم وجود ارتباط بين المتغيرات المستقلة لأن قيم sig اعلى من 0.05

Model	Coefficients ^a							
	Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients		Collinearity Statistics			
	B	Std. Error	Beta	t	Sig.	Tolerance	VIF	
1	(Constant)	4.421	.372		11.895	<.001		
	x1	.345	.370	.128	.931	.365	.976	1.025
	x2	-1.367	.247	-.767	-5.545	<.001	.955	1.047
	x3	.209	.054	.536	3.854	.001	.946	1.057

a. Dependent Variable: y

		Correlations		
		x1	x2	x3
x1	Pearson Correlation	1	.071	-.122
	Sig. (2-tailed)		.765	.608
	N	20	20	20
x2	Pearson Correlation	.071	1	.188
	Sig. (2-tailed)	.765		.427
	N	20	20	20
x3	Pearson Correlation	-.122	.188	1
	Sig. (2-tailed)	.608	.427	
	N	20	20	20

يظهر جدول anova ان قيمة sig اقل من 0.05 وبذلك نقبل الفرضية البديلة القائلة بوجود علاقة خطية.

ANOVA ^a					
Model	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
1	Regression	3	2.292	12.874	<.001 ^b
	Residual	16	.178		
	Total	19			

a. Dependent Variable: y

b. Predictors: (Constant), x3, x1, x2

Model Summary^b

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate	Durbin-Watson
1	.841 ^a	.707	.652	.421962	1.488

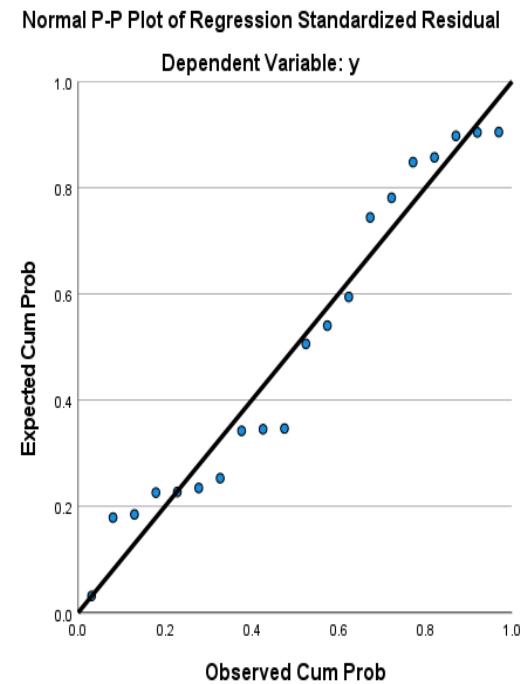
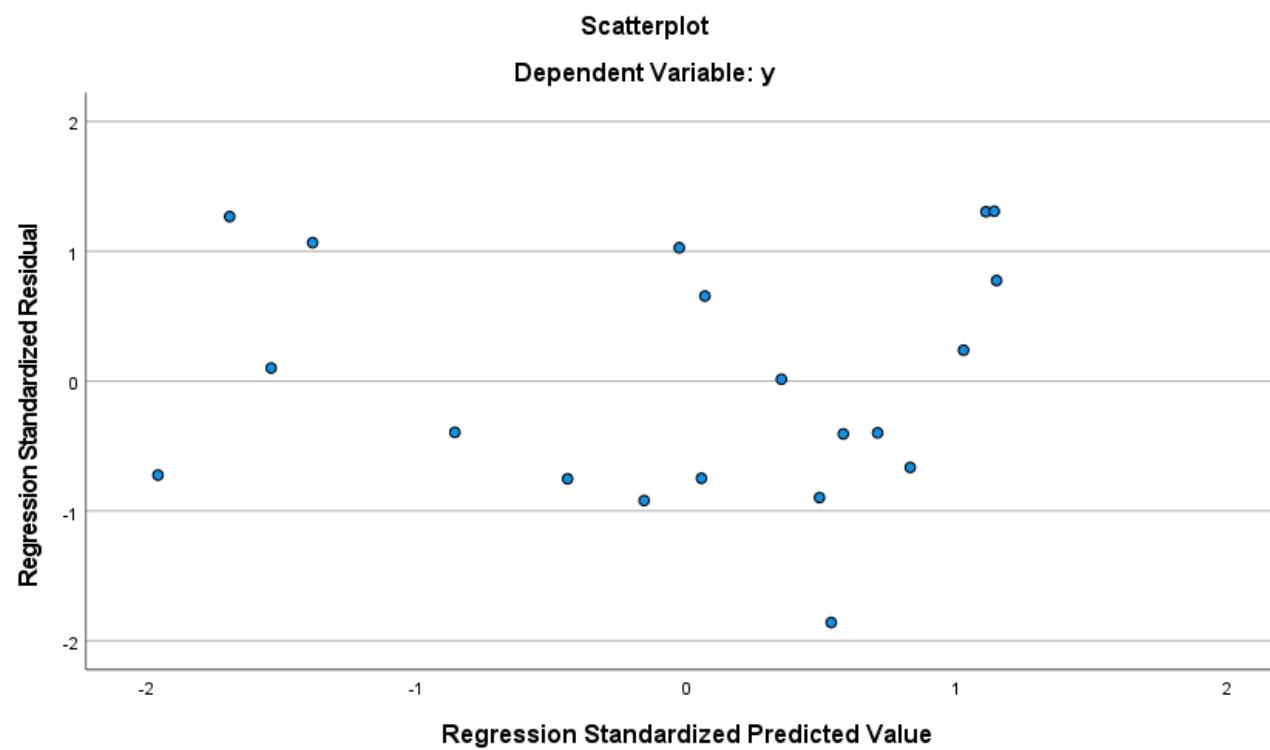
a. Predictors: (Constant), x3, x1, x2

b. Dependent Variable: y

يظهر لنا جدول model summary مقدار قوة العلاقة الخطية وهي 0.841 ،في حين ان قيمة r square هي 0.707 وتعني ان التغيرات التي حصلت في المتغير التابع كانت نتيجة المتغير المستقل بمقدار 70.7 % ويوجد فيه إحصائية durbin-Watson والتي تستخدم لقياس استقلالية الباقي وعادة تعتبر الباقي مستقلة اذا كانت بين (-4,4)، وقد بلغت قيمة الاختبار 1.488 لذلك تعتبر الباقي مستقلة وهي من شروط طريقة المربعات الصغرى

من شروط طريقة المربعات الصغرى تجانس البوافي (اختبار ثبات التباين) وهذا نجده في الرسم الذي يظهر انتشار وتوزيع البوافي حيث لا يمكن رصد نمط او شكل معين

من شروط طريقة المربعات الصغرى توزيعاً طبيعياً وهذا نجده في الرسم الذي يظهر توزيع البيانات حول الخط بشكل عشوائي والذي يظهر توزيعها بشكل طبيعي، ومن الممكن ان نحفظ residuals ونقوم بفحصها على طريقة explore باختبار كلمنجروف او شابير و



وبذلك تكون معادلة الانحدار هي :

$$y = 4.421 - 1.367 * x_2 + 0.209 * x_3$$

وهذا يعني لا قيمة لتأثير المتغير الأول على المتغير التابع

وهذا يعني ان قيمة تأثير المتغير الثاني على المتغير التابع هي -1.367 أي انه اذا زاد المتغير المستقل بمقدار قيمة واحده فان المتغير التابع يقل بمقدار 1.367

وهذا يعني ان قيمة تأثير المتغير الثالث على المتغير التابع هي 0.209 أي انه اذا زاد المتغير المستقل بمقدار قيمة واحده فان المتغير التابع يزيد بمقدار 0.209

اما اذا كانت قيمة المتغيرات المستقله = 0 فان مقدار قيمة المتغير التابع هي 4.421

نَهْ خَمْدَ اللَّهُ وَ فَضْلَهُ

رَأْيُكَ سَلَامَةٌ