

المحاضرة السادسة

معاملات الارتباط *correlation coefficient*

أولا . معامل الارتباط البسيط بيرسون *pearson correlation*

1. مدخل نظري مختصر حول معامل بيرسون

يمثل الارتباط أحد أهم أدوات التحليل الوصفي، يهدف الى معرفة ان كانت هناك علاقة بين متغيرين مستقلين كميين x و y ، أو بين متغير مستقل ومتغير تابع، او بين مجموعة متغيرات مستقلة (X_i) ومتغير تابع (Y). بشرط ان يكون كلا المتغيرين عشوائيين وتوزيعهما طبيعيا زوجيا في حالة زوج من المتغيرات ويدعى بالتوزيع الطبيعي متعدد المتغيرات في حالة العلاقة بين مجموعة متغيرات¹.

وتنحصر قيمة r بين قيمتين بالصيغة التالية: $-1 \leq r \leq +1$ ، وقد يتخذ معامل الارتباط r ثلاث حالات هي إما يأخذ وضعية طردية (قيمة موجبة) أي أنه كلما ازدادت قيمة X_i ازدادت معه قيمة y_i أو أن يأخذ وضعية عكسية (قيمة سالبة) أي كلما زادت قيمة X_i نقصت قيمة y_i . ويتم حساب معامل الارتباط البسيط r بالصيغة الرياضية التالية:

$$r = \frac{n(\sum xy) - (\sum x)(\sum y)}{\sqrt{[n\sum x^2 - (\sum x)^2][n\sum y^2 - (\sum y)^2]}}$$

2. مثال على تطبيق استخدام معامل الارتباط البسيط r في برنامج *spss*

سنفترض الجدول الموالي الذي يمثل متغيرين كميين هما الأجر x_i والادخار y_i لمجموعة من العمال مكونة من 10 أفراد والتي كالتالي:

¹ عبد الحميد عبد المجيد البلداوي، مرجع سابق، ص 172.

57	45	39	57	48	52	38	36	43	40	الدخل x_i بالآلف دينار
17	13	11	16	11	14	10	8	11	10	الإدخار y_i بالآلف دينار

المطلوب:

اختبار الفرضيتين التاليتين:

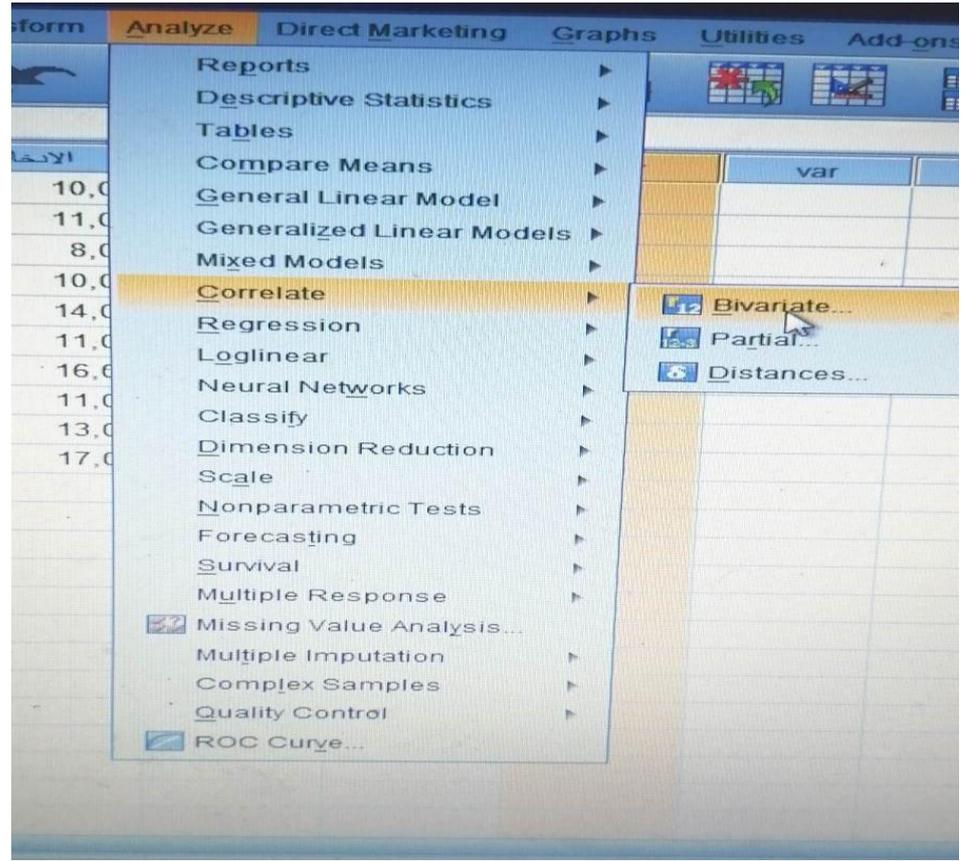
H_0 : لا توجد علاقة خطية بين قيم الدخل وقيم الإدخار.

H_1 : توجد علاقة خطية بين قيم الدخل وقيم الإدخار.

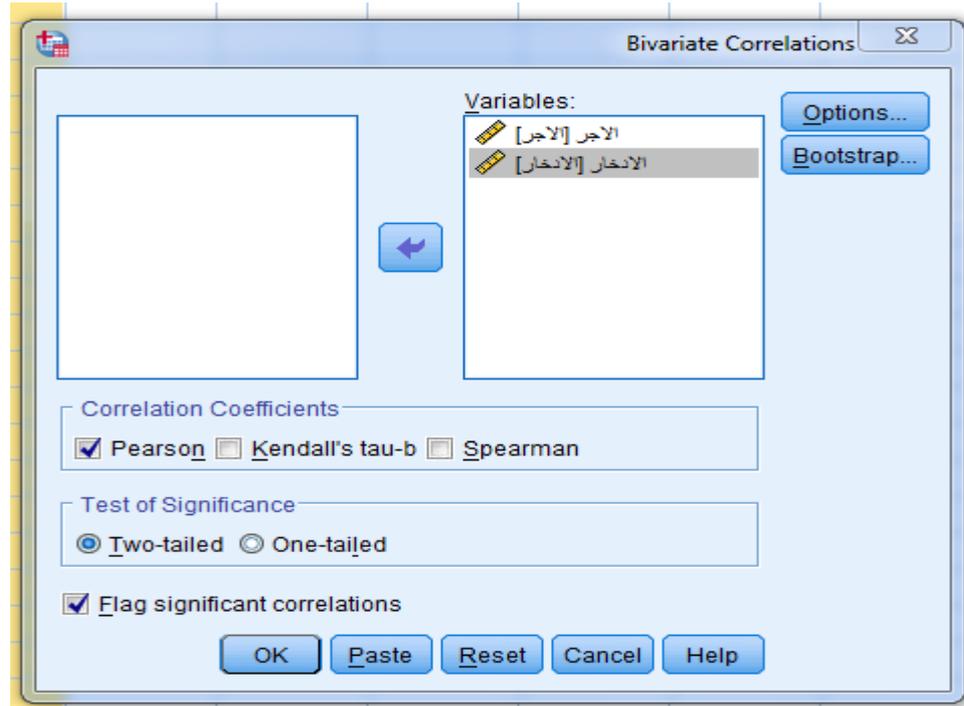
الحل:

الطريقة الأولى :

1. نتبع الخطوات السابقة (التي تم التطرق إليها بالتفصيل في الاختبارات السابقة) في ادخال وتسمية المتغيرات في صفحة *Variable view* وادخال قيم الدخل والإدخار في صفحة *data view*
2. نختار من قائمة *Analyze* الايعاز *correlate* ثم الأمر *Bivariate* (الارتباط الشائبي) حيث يتم نقل كلا المتغيرين إلى المربع كما هو مبين في الشكل التالي:



يظهر لنا جدول حوارى بوسم *bivariate correlation*، نقوم من خلاله بإدخال المتغيرات في مربع *variable* ونضلل على الاختيار *peason* مع العلم أن الاختيارات الأخرى أي *kendalls* *tau-b* هو للبيانات الاسمية أما *spearman* فهو يختص بالبيانات الترتيبية. كذلك نقوم بتضليل الاختيار *two-tailed* أي أن الفرضية لها نهايتين حيث أننا لم نحدد طبيعة العلاقة بين المتغيرين. ثم نقوم نهاية بالضغط على **OK**



يظهر الجدول الموالي في صفحة *outputs* حيث يتضح من خلال هذا الجدول أن قيمة الارتباط البسيط *pearson correlation r* هو 0.941 وهي علاقة طردية قوية جدا بين قيمة الدخل وقيمة الادخار أي أنه كلما ازدادت أجور العمال ازدادت معها قيمة ادخارهم. إضافة إلى قيمة r تؤكد قيمة الدلالة *sig* والتي تساوي 0.000 والتي هي أقل من 0.05 أي أنها تؤكد على وجود علاقة بين متغير الادخار ومتغير الدخل.

Correlations				الاجر	الادخار	
	Pearson Correlation			1	,941**	
	Sig. (2-tailed)				,000	
	N			10	10	
الاجر	Bias			0	-,011	
	Std. Error			0	,058	
	Bootstrap ^c	95% Confidence Interval	Lower		1	,755
			Upper		1	,988
	Pearson Correlation			,941**	1	
Sig. (2-tailed)			,000			
	N			10	10	
الادخار	Bias			-,011	0	
	Std. Error			,058	0	
	Bootstrap ^c	95% Confidence Interval	Lower	,755	1	

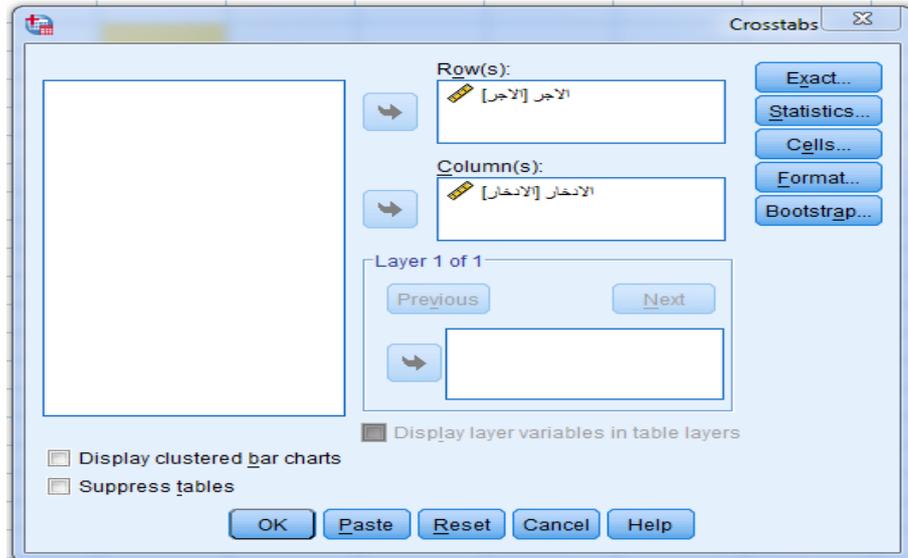
** . Correlation is significant at the 0.01 level (2-tailed).

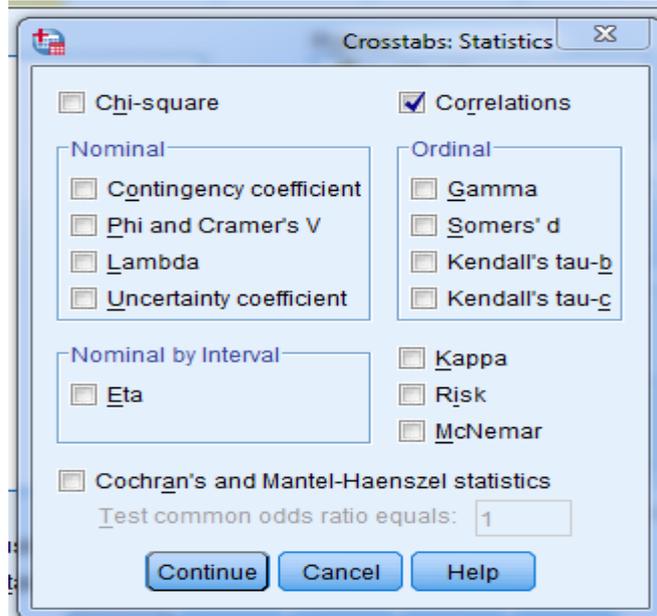
* . Correlation is significant at the 0.05 level (2-tailed).

c. Unless otherwise noted, bootstrap results are based on 1000 bootstrap samples

الطريقة الثانية:

بعد تسمية وترميز البيانات نختار من قائمة *Analyze* الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر *crosstabs* ثم ندخل متغير الدخل في مربع *row* أما متغير الادخار فيتم إدخاله في مربع *columns* ثم نضغط على الأمر *statistics* ونظلل اختيار *correlation* فقط دون الاختيارات المقترحة لنحصل على نفس النتيجة في الجدول السابقة من صفحة الـ *Outputs* وهي الخطوات الموضحة في الأشكال التالية التالي :





Symmetric Measures

	Value	Asymp. Std. Error ^a	Approx. T ^b	Approx. Sig.
Interval by Interval Pearson's R	,941	,036	7,886	,000 ^c
Ordinal by Ordinal Spearman Correlation	,926	,064	6,937	,000 ^c
N of Valid Cases	10			

a. Not assuming the null hypothesis.

b. Using the asymptotic standard error assuming the null hypothesis.

()

ثانياً. معامل ارتباط الرتب سبيرمان (*spearman correlation coefficient (rs)*)

1. مختصر نظري حول معامل سبيرمان

يستخدم معامل ارتباط الرتب *spearman* لمعرفة قوة واتجاه العلاقة بين متغيرين ترتيبيين أو حيث يصنف معامل ارتباط الرتب كبديل عن معامل الارتباط البسيط في حالة البيانات الترتيبية، حيث يتم

حساب قيمة *rs* رياضياً من خلال العلاقة التالية:

$$rs = 1 - 6 \frac{\sum_{i=1}^n d_i^2}{n(n^2 - 1)}$$

حيث يمثل d الفرق بين كل رتبة x_i و رتبة y_i ، أما n فهو عدد أفراد العينة .

تخضع قيمة معامل ارتباط الرتب لنفس تصنيف درجات الشدة واتجاه العلاقة في معامل الارتباط البسيط *pearson* أي أن قيمته تتراوح بين : $-1 \leq r_s \leq +1$ ، وقد تكون ثلاثة حالات إما طردية (شدتها حسب قيمة r_s) أو عكسية (شدتها حسب قيمة r_s) أو لا توجد علاقة أي $r_s=0$

2. مثال تطبيقي حول استخدام اختبار سبيرمان في برنامج *spss*

للتذكير فإن معامل الارتباط سبيرمان يشتغل على العينات المترابطة *paired samples* وكمثال على استخدام معامل سبيرمان في برنامج *spss* لنفترض أنه لدينا مجموعة من الطلبة جاءت علاماتهم في مادي الإحصاء و المنهجية كما هي في الجدول التالي :

15	11	4	13	12	16	14	07	05	11	الإحصاء
16	13	7	14	10	14	13	10	8	10	المنهجية

والمطلوب هو: هل هنالك فروق ذات دلالة إحصائية بين رتب الطلبة في الإحصاء ورتبهم في المنهجية

الحل:

1. بداية لا بد م طرح الفرضيتين الصفرية والبديلة:

H_0 : ليس هنالك ارتباط بين رتب الطلبة في الإحصاء ورتبهم في المنهجية.

H_1 : هنالك ارتباط بين رتب الطلبة في الإحصاء ورتبهم في المنهجية

عند $0.05 = \alpha$

2. بما أن المطلوب هو تحديد إمكانية وجود فروق في الرتب فلا بد أولاً من ترتيب العلامات

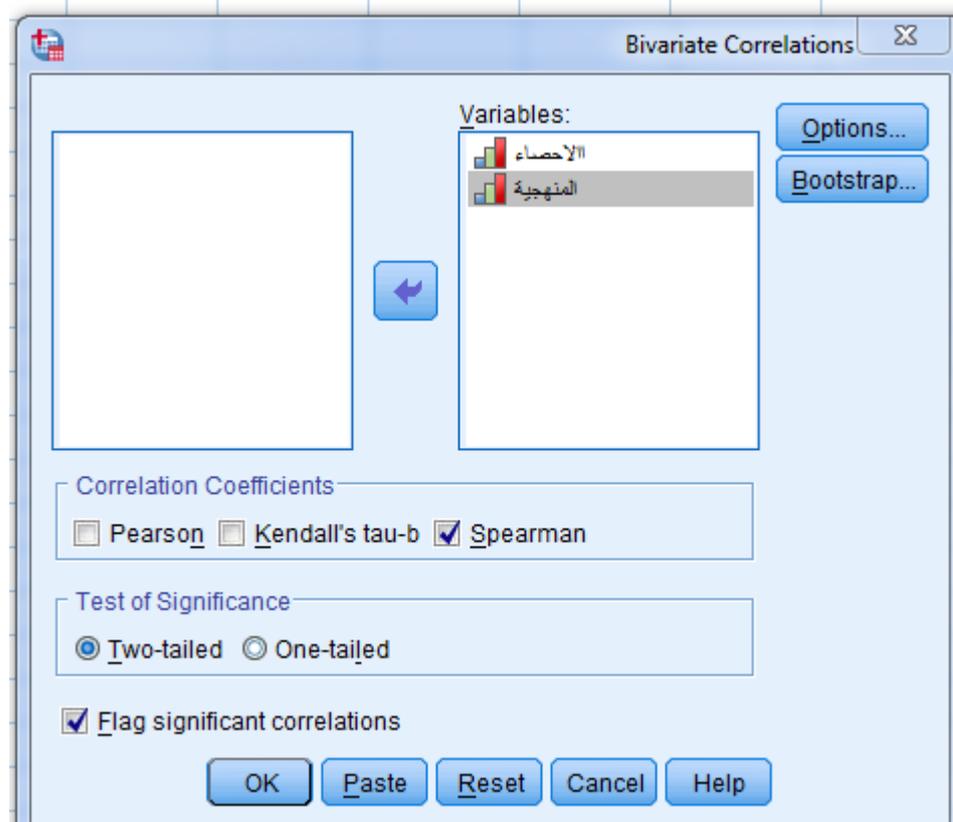
تصاعدياً بالشكل التالي :

15	11	4	13	12	16	14	07	05	11	X_i الإحصاء
----	----	---	----	----	----	----	----	----	----	---------------

9	4.5	1	7	6	10	8	3	2	4.5	الرتبة
16	13	7	14	10	14	13	10	8	10	المنهجية
10	6.5	1	8.5	4	8.5	6.5	4	2	4	Y_i الرتبة

3. بعد تسمية المتغيرين والتي هي في هذا المثال الإحصاء x_i والمنهجية y_i في صفحة *variable view* ثم ادخال الترتيب (رتب المتغيرين) في صفحة *data view* مع تحديد نوع القيمة في *type* والتي يجب أن تكون *comma*. (يمكنك مراجعة الاشكال السابقة في كيفية إدخال البيانات وإختيار الأوامر حين استخدام معامل الارتباط البسيط)

4. نختار من قائمة *Analyze* ثم نختار الأمر *correlate* ثم اليعاز *Bivariate* ليظهر لنا الجدول الحواري الموسوم بـ *Bivariate correlations* ، حيث نقوم بنقل المتغيرين إلى مربع *variables* ونقوم بتظليل الاختيار *spearman* كما هو موضح في الشكل التالي



تظهر النتائج في الجدول الموالي :

OK

ثم نضغط على الأمر

Correlations			
		الإحصاء	المنهجية
Spearman's rho	Correlation Coefficient	1,000	,895**
	الإحصاء Sig. (2-tailed)	.	,000
	N	10	10
	Correlation Coefficient	,895**	1,000
	المنهجية Sig. (2-tailed)	,000	.
	N	10	10

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

يتضح من الجدول الظاهر في صفحة *outputs* القيم التالية: *Correlation Coefficient* لـ *spearman's rho* والذي يساوي 0.895 وهي قيمة تعني وجود ارتباط طردي قوي جدا بين المتغيرين . كذلك قيمة الدلالة *sig* والتي تساوي في هذه الحالة 0.000 وهي أقل من مستوى الخطأ 0.05 أي أننا سنرفض الفرضية الصفرية H_0 وسنقبل الفرضية البديلة H_1 والتي تقول بوجود ارتباط بين ترتيب الطلبة في مقياس الإحصاء و ترتيبهم في مقياس المنهجية وهو ارتباط قوي جدا.