



## الانحدار المتعدد

## Multiple Linear regression

د. سبأ محمد علوان

أستاذ مساعد قسم الاحصاء وبحوث العمليات

جامعة الملك سعود



## مقدمة

على الرغم من أهمية استخدام الإحصاء في تحليل البيانات للبحوث والرسائل العلمية فإن هناك بعض المشكلات التي قد تنشأ عن هذا الاستخدام والتي تكون غالباً بدون قصد وبسبب عدم التخصص في الإحصاء لدى البعض وبالتالي عدم الإلمام ببعض الجوانب العلمية الإحصائية الدقيقة .

وفي هذه الورشة نحاول معرفة التحليل الإحصائي المناسب من خلال طريقة سهلة وهي الأمثلة المباشرة والتي تحاكي بعض الحالات التي قد يكون فيها الباحث في مساره البحثي، مع ملاحظة أننا نركز على البحوث العلمية وبما هو متاح من الوقت لهذه الورشة .

## مثال : 10

سنفترض البيانات التالية وهي ل ١٥ محل تجاري كعينة عشوائية في يوم معين ولسلعة ما، اليوم ودرجات الحرارة المسجلة في منتصف اليوم وسنوات الخبرة للبائع الذي يقوم بالخدمة .  
لتكن:

- المبيعات Sales هي المتغير التابع dependent variable

- سنوات الخبرة Years , درجة الحرارة Temperature  
هما المتغيرتان المستقلتان،

- وسنستخدم الرموز التالية:

- $Y=Sales$
- $X1=Temperature$
- $X2= Years$

**المطلوب** بناء نموذج خطي يصف ويتنبأ بحجم المبيعات بمعلومية درجة الحرارة وسنوات الخبرة للبائع

Sales	Temperature	Years
15	21	1
15	18	1
21	22	1
28	24	2
30	25	2
35	25	2
40	26	2
35	34	3
30	25	3
45	38	3
50	40	4
60	41	4
45	39	5
60	37	5
50	40	6

إن النموذج الخطي المقترح له الشكل التالي :

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \epsilon$$

Parameters معالم مجهولة

الخطأ في النموذج

وعلى خطأ النموذج بعض الشروط وهي

1. مجموع الاخطاء العشوائية مساويا للصفر وبذلك يكون متوسط الأخطاء مساويا للصفر
2. تباين الخطأ مقدار ثابت لكل المشاهدات ومساويا  $\sigma^2$  هناك تجانس
3. التغير بين اي خطأين مساويا للصفر وبذلك لا يوجد ارتباط بين الاخطاء وبعضها البعض
4. يفترض أن الخطأ يتوزع حسب التوزيع الطبيعي بمتوسط صفر وتباين مشترك  $\sigma^2$

## كيف يمكن الحصول على هذه المعادلة؟

يوجد ثلاثة أنواع من نماذج الانحدار:

الانحدار العياري : Standard or Simultaneous Regression

وفيها يتم ادخال **كل** المتغيرات المستقلة دفعة واحدة .  
ولا نتعرض لمناقشة هل المتغيرات المستقلة مرتبطة ببعضها البعض ام مستقلة

الانحدار الهرمي : Hierarchical Regression

وفي هذا النوع ندخل المتغيرات تباعا (واحدًا واحدًا)

الانحدار ال: Stepwise Regression

وفي هذا النوع ندخل **عدد** من المتغيرات (وليس كل المتغيرات).  
وقد يكون الادخال

للأمام (forward)

للخلف (backward)

مزج بين الأسلوبين

• ويمكن الآن التعرف لبعض أنواع الانحدار وكيفية استخدام الحزمة SPSS في ذلك وسوف نهتم هنا بالانواع التاليه:

1. الانحدار الخطى المتعدد **Multiple Linear Regression**

2. الانحدار التدريجي **Stepwise Regression**

3. الانحدار الهرمى **Hierachical Regression**

4. الانحدار الغير خطى **Curve Linear Regression**

الانحدار العياري أو الانحدار الخطي المتعدد  
Standard or Simultaneous Regression  
Or  
Multiple Linear Regression

Analyze-----Regression-----Linear

Microsoft PowerPoint - ورشة عمل ١

ulti regression.sav [DataSet0] - IBM SPSS Statistics Data Editor

Edit View Data Transform **Analyze** Direct Marketing Graphs Utilities Add-ons Window Help

Reports  
Descriptive Statistics  
Tables  
Compare Means  
General Linear Model  
Generalized Linear Models  
Mixed Models  
Correlate  
**Regression**  
Loglinear  
Neural Networks  
Classify  
Dimension Reduction  
Scale  
Nonparametric Tests  
Forecasting  
Survival  
Multiple Response  
Missing Value Analysis...

Automatic Linear Modeling...  
**Linear...**  
Curve Estimation...  
Partial Least Squares...  
Binary Logistic...  
Multinomial Logistic...  
Ordinal...  
Probit...  
Nonlinear...  
Weight Estimation...

	Sales	Temperature
1	15	21
2	15	18
3	21	22
4	28	24
5	30	25
6	35	25
7	40	26
8	35	34
9	30	25
10	45	38
11	50	40
12	60	41
13	45	39
14	60	37
15	50	40
16		



## نقل المتغير التابع Sales لخانة Dependent

Linear Regression

Dependent:

Independent(s):

Method: Enter

Selection Variable:

Case Labels:

WLS Weight:

Statistics...  
Plots...  
Save...  
Options...  
Bootstrap...

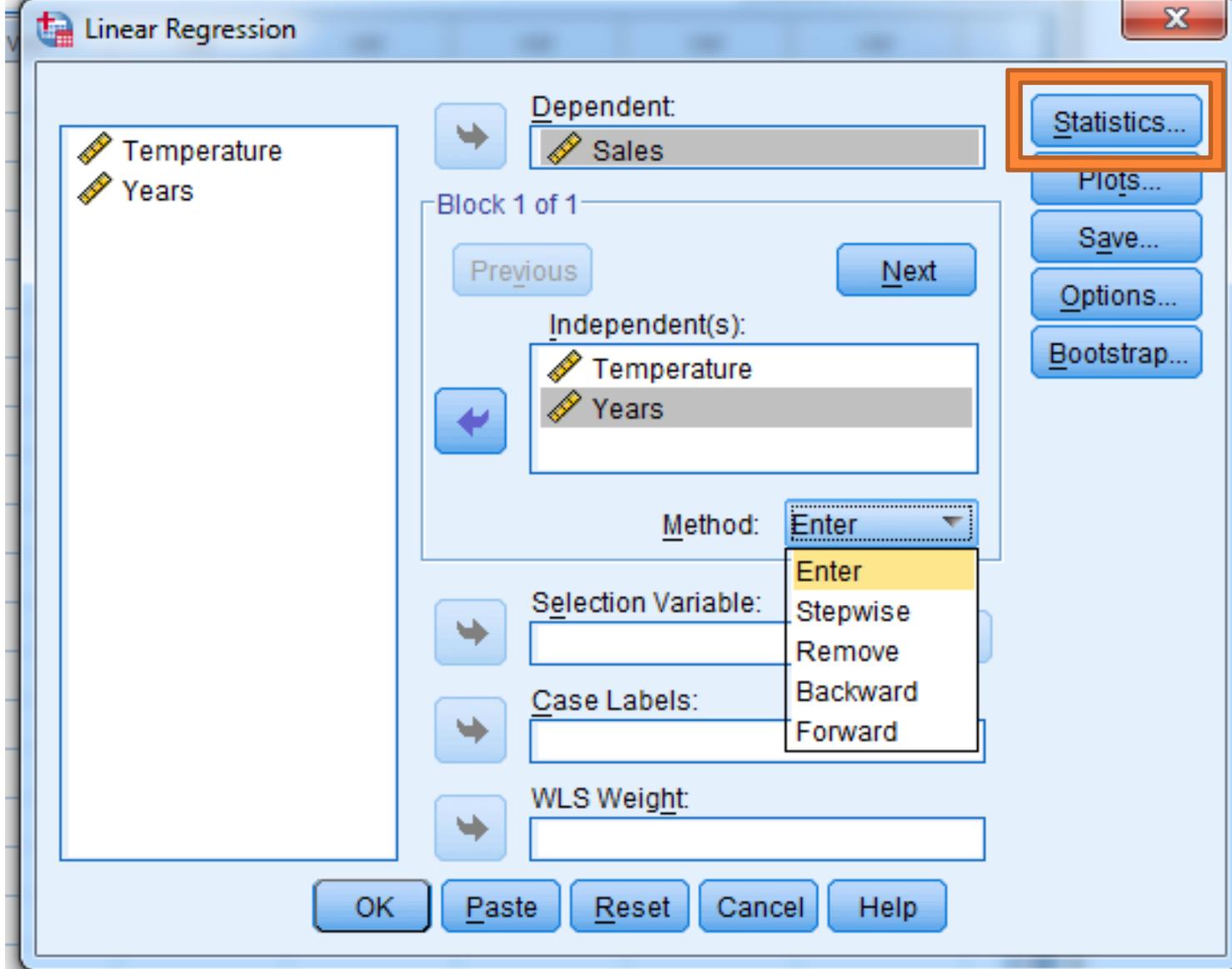
Previous Next

OK Paste Reset Cancel Help

نقل المتغيرات المستقلة temp, years  
لخانة Independent

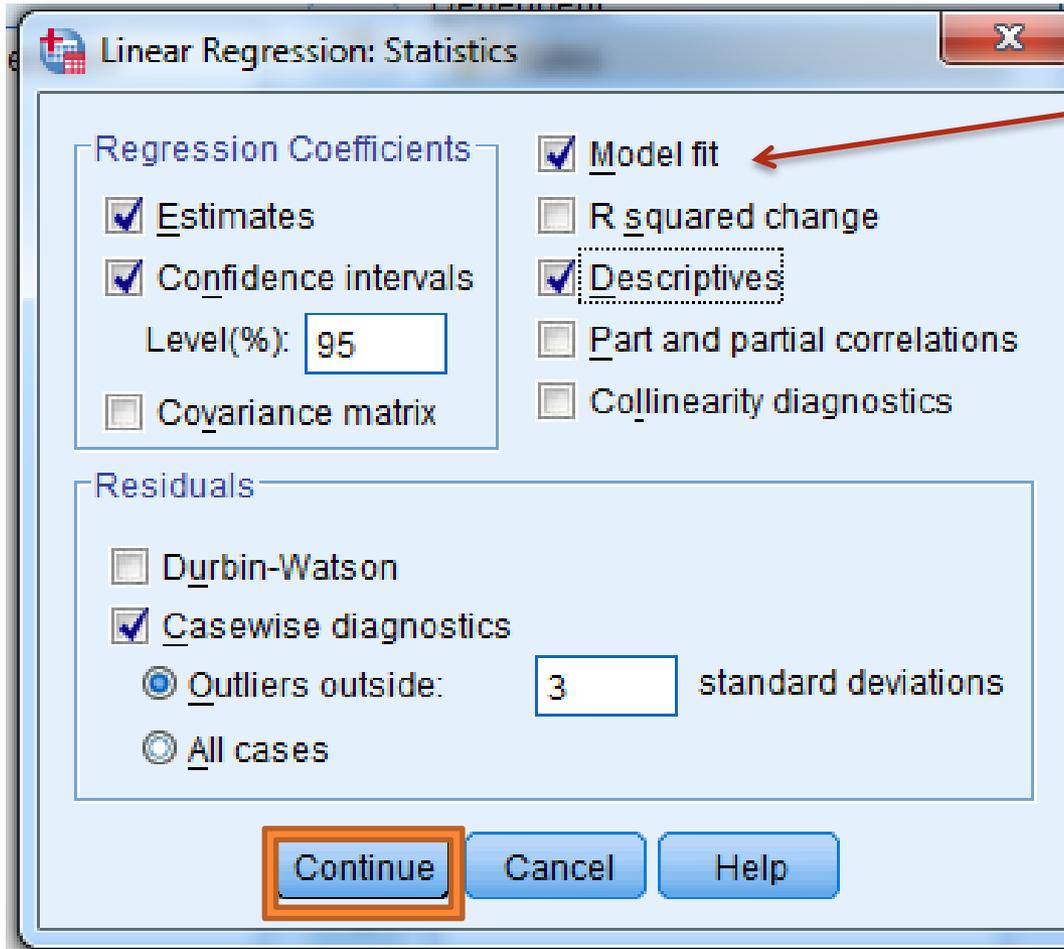
نختار نوع الانحدار من خانة Method

الطريقة العيادية وهي Enter



نضغط على الامر **Statistics** تظهر شاشه جديده بعنوان **Linear Regression: Statistics**

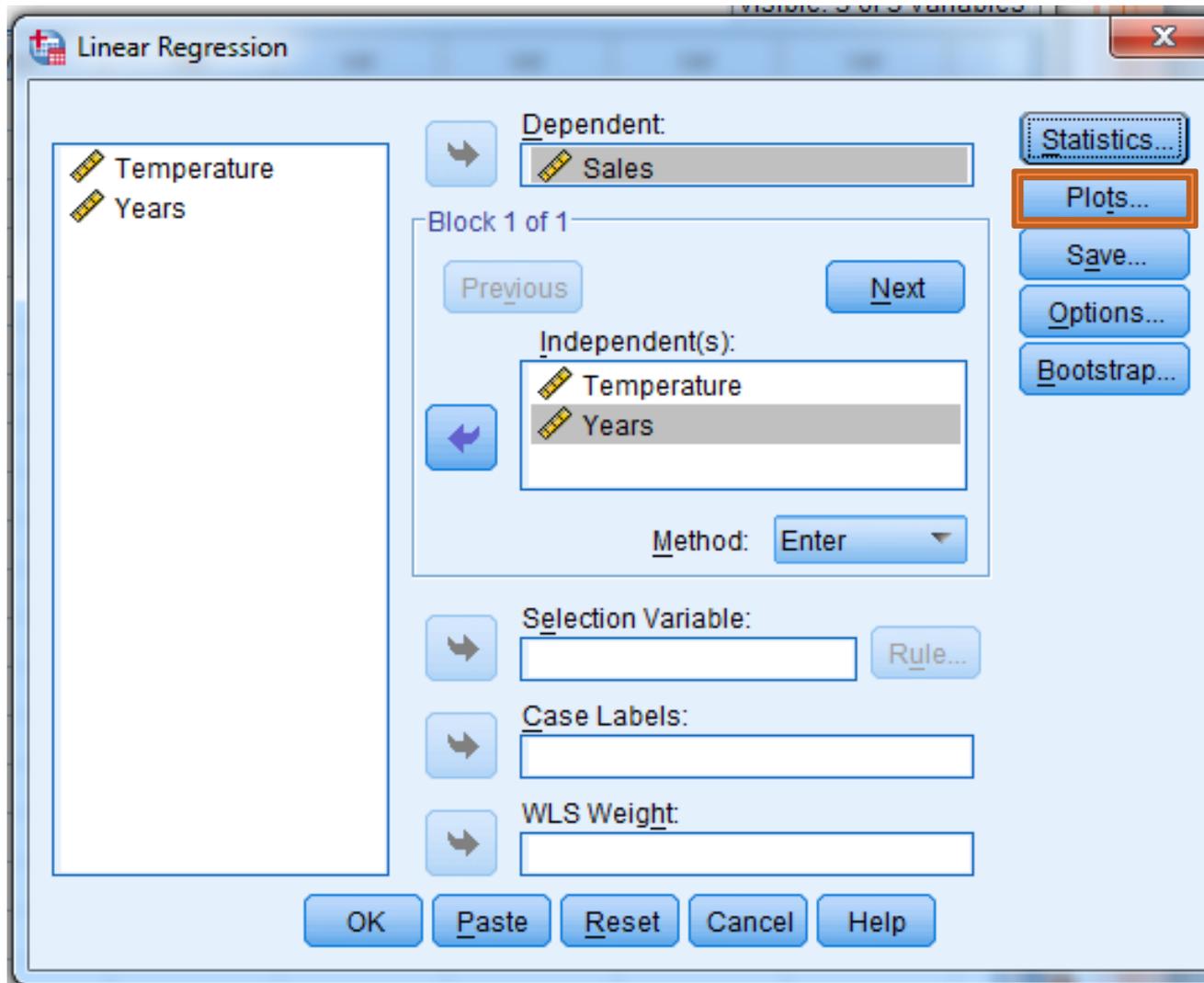
diagnostics Casewise Model fit, Estimates, تأكد أن  
مختاره ويمكن أيضا اضافته اختيارات اخرى



### موائمة النموذج ( Model fit )

حيث يتم عرض معاملات او مؤشرات حسن المطابقة او الموائمة **Goodness of Fit** للمتغيرات التي يتم ادخالها او اخراجها من النموذج ، وتعرض المؤشرات : معامل الارتباط المتعدد **R** ، ومعامل التحديد **R<sup>2</sup>** ، وجدول تحليل التباين .

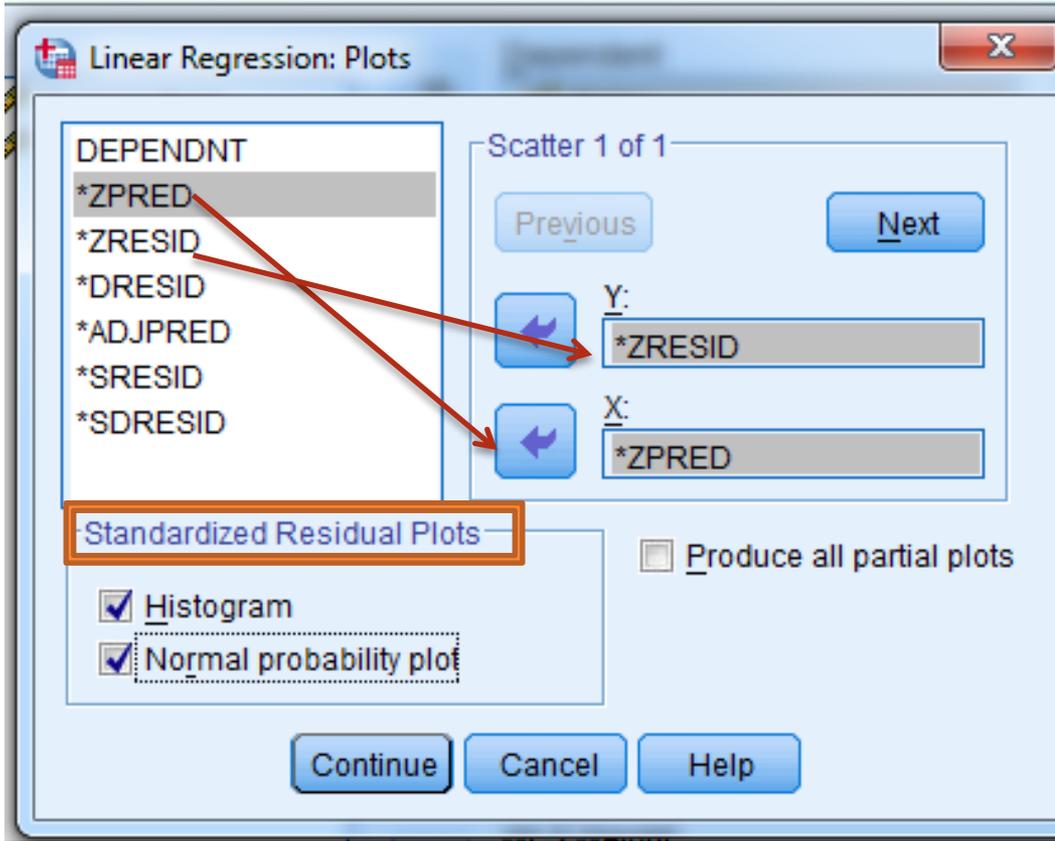
نختار **Continue** لنعود للشاشة السابقة



نضغط على الامر **Plot** فتظهر شاشة جديدة بعنوان **Linear**

**Regression: Plots**





نقل \*ZRESID للمستطيل المقابل لـ Y: وايضا \*ZPRED للمستطيل المقابل X:

من قائمة Standardized Residual Plots نختار كلا من Histogram, Normal probability plot

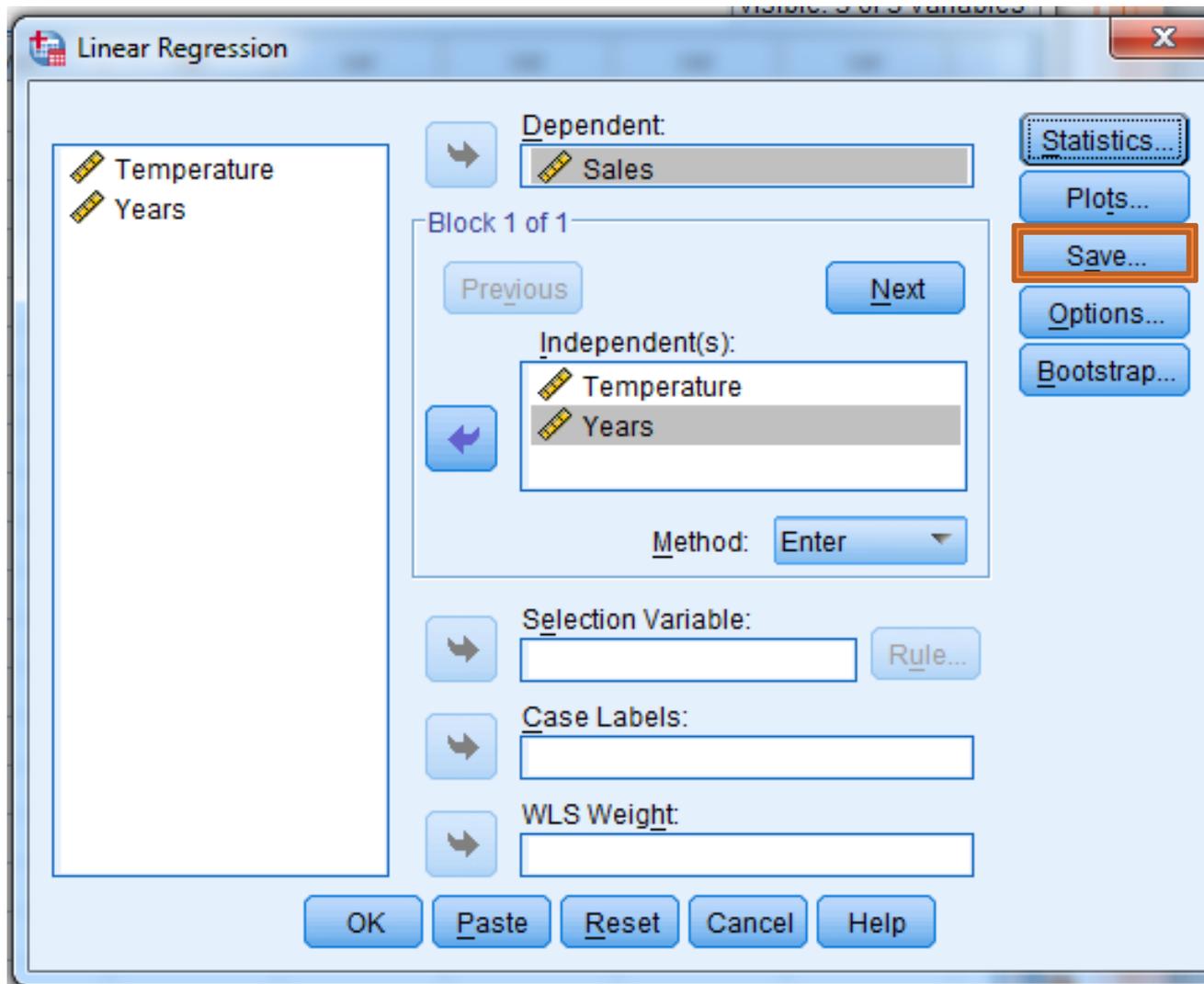
نضغط على Continue فنعود للشاشة السابقة

الرسوم البيانية تساعد في اختبار صدق الافتراضات الأساسية مثل الإعتدالية والخطية وتجانس التباين ، وكذلك تفيد في الكشف عن الحالات أو الدرجات المتطرفة في التوزيع .  
وبالنافذة السابقة يوجد ما يلي :

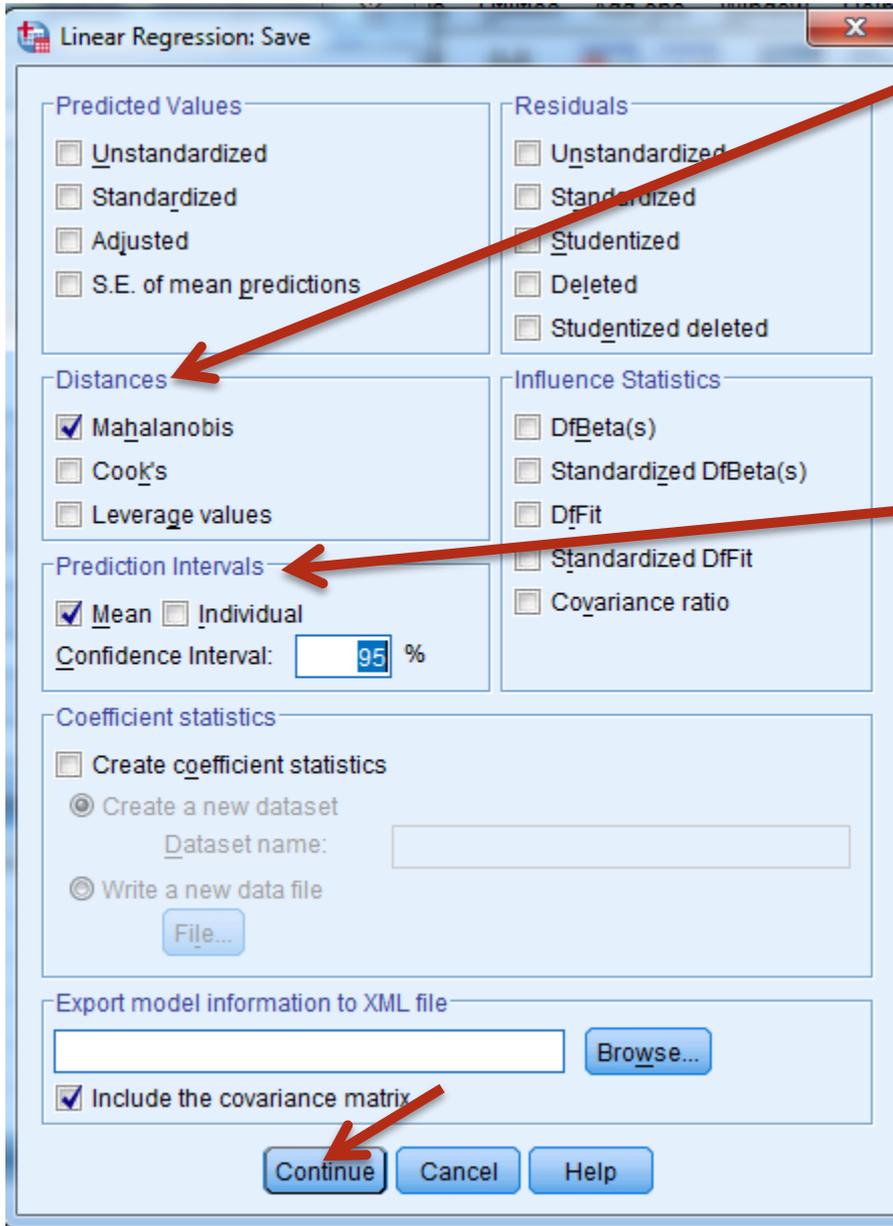
## Scatter – رسم بياني لمخطط شكل الانتشار – plots

حيث يسمح بتحديد أكثر من رسم لمخططات الانتشار في الحانات X, Y ويمكن التحول بينهما بالزرين Previous, next ويمكننا من رسم شكل الانتشار بين أي اثنين من الآتي : المتغير التابع ، القيم المنبئة Predicted Values ، البواقي ،

البواقي المحذوفة ، القيم المنبئة المعدلة Adjusted Standardized ويمكنك عمل رسم لشكل الانتشار بين البواقي مع القيم المنبئة لاختبار الخطية وتجانس التباين



نضغط على الامر **Save** تظهر شاشة جديده بعنوان **Linear Regression: Save**



## \* Distances

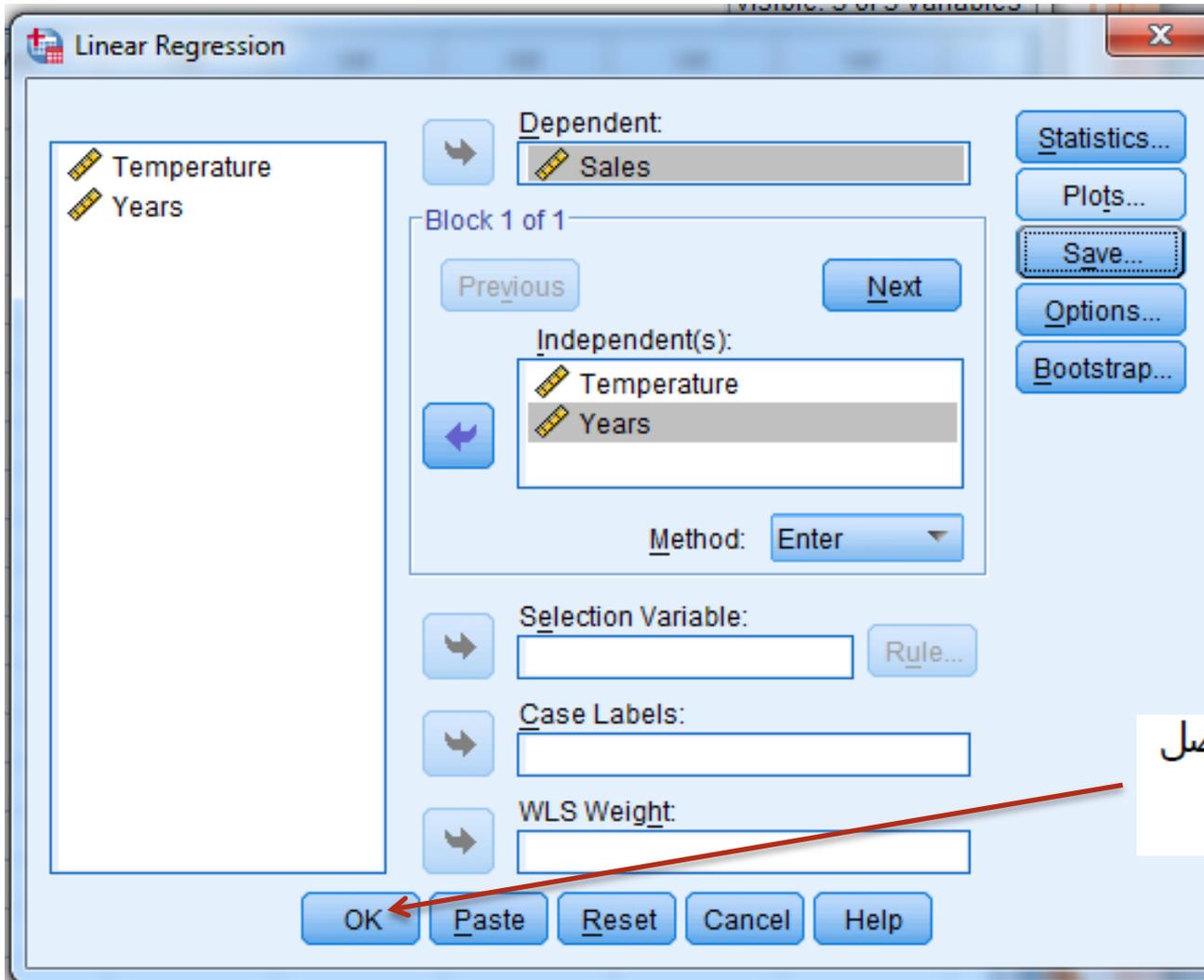
وهي مقاييس تهدف إلى تحديد القيم أو الدرجات التي تشمل على تجمعات غير عادية للمتغير المستقل وكذلك الدرجات التي لها تأثير كبير على نموذج الانحدار ، وتقدم الاختبارات لتحديد ذلك وتشمل **Mahalanobis**

**Cooks , Leverage** الفئات التنبؤية -  
**Prediction Intervals**

## Prediction intervals

### الفئات التنبؤية

وتقدم الحدود العليا والدنيا لكل من فئات المتوسط والدرجات الفردية المنبئة وتمكن المستخدم من تحديد مستوى الدلالة أو الثقة **Confidence Interval** .



نضغط على Ok فنحصل  
على النتائج التاليه.

## الجدول الأول:

بعنوان **Descriptive Statistics** ويعطى لنا المتوسط والانحراف المعياري وعدد الحالات لكل متغير على حده.

### Descriptive Statistics

	Mean	Std. Deviation	N
Sales	37.27	14.499	15
Temperature	30.33	8.217	15
Years	2.93	1.580	15

## الجدول الثاني:

بعنوان **Correlations** وهي مصفوفة الارتباط بين جميع المتغيرات وايضا معنويه الارتباط ونلاحظ انه لا يوجد ارتباط تام بين المتغيرات المستقله وبعضها الاخر.

### Correlations

		Sales	Temperature	Years
Pearson Correlation	Sales	1.000	.907	.849
	Temperature	.907	1.000	.888
	Years	.849	.888	1.000
Sig. (1-tailed)	Sales	.	.000	.000
	Temperature	.000	.	.000
	Years	.000	.000	.
N	Sales	15	15	15
	Temperature	15	15	15
	Years	15	15	15

### Variables Entered/Removed<sup>a</sup>

Model	Variables Entered	Variables Removed	Method
1	Years, Temperature <sup>b</sup>	.	Enter

a. Dependent Variable: Sales

b. All requested variables entered.

### الجدول الثالث

بعنوان **Variables Entered/Removed** ويحتوى على أسماء المتغيرات التي دخلت في معادله الانحدار وهما متغيرين **year, temp** والمتغيرات التي استبعدت من الدخول في المعادلة وهنا في الطريقة العيارية لا تستبعد متغيرات.

**Model Summary<sup>b</sup>**

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
1	.912 <sup>a</sup>	.832	.804	6.426

a. Predictors: (Constant), Years, Temperature  
b. Dependent Variable: Sales

### الحدول الرابع:

بعنوان Model Summary يحتوى على بعض المقاييس التي تم حسابها للنموذج المقدر وهى

1. قيمة معامل الارتباط  $R=0.912$  وهو عالى جدا

2. مربع معامل الارتباط ويستخدم تعيين مدى البيانات المستخدمة من المتغيرات المستقلة فى تقدير المتغير التابع ونلاحظ أن النموذج المقدر يعبر عن ( المتغيرين المستقلين معا ) 80% من البيانات وزيادة قيمه هذا المقياس يفسر أن النموذج المقترح ملائم.

3. تعيين مربع معامل الارتباط المعدل Adjusted R Square ويستخدم لنفس الغرض السابق ولكنه أدق.

4. تعيين خطأ التقدير Std. Error of the Estimate وهو هنا 6.42616 كلما قل دل على خطأ أقل للنموذج.

ANOVA <sup>a</sup>						
Model		Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
1	Regression	2447.388	2	1223.694	29.633	.000 <sup>b</sup>
	Residual	495.546	12	41.295		
	Total	2942.933	14			

a. Dependent Variable: Sales  
b. Predictors: (Constant), Years, Temperature

### الجدول الخامس:

يحتوى على نتائج تحليل التباين ANOVA لاختبار معنوية الانحدار

الفرض الصفري: الانحدار غير معنوي

الفرض البديل: الانحدار معنوي

ومن جدول ANOVA نجد ان  $Sig. = 000$  وهى أقل من مستوى

المعنوية  $0.05$  لذا سوف نرفض فرض العدم ونقبل الفرض البديل وهى

أن الانحدار معنوي وبالتالي توجد علاقة ما بين المتغيرات المستقلة

والمتغير التابع.

النموذج ككل معنوي بدون تحديد أي من المعاملات هو السبب في المعنوية

Coefficients <sup>a</sup>								
Model		Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients	t	Sig.	95.0% Confidence Interval for B	
		B	Std. Error	Beta			Lower Bound	Upper Bound
1	(Constant)	-6.993	8.428		-.830	.423	-25.356	11.371
	Temperature	1.275	.454	.722	2.807	.016	.285	2.264
	Years	1.907	2.362	.208	.807	.435	-3.240	7.054

a. Dependent Variable: Sales

### الجدول السادس:

بعنوان Coefficients ويساعد هذا الجدول في الحصول على كلا من  
 1. معادلة خط الانحدار المقدر والخطأ في التقدير لكل معامل وذلك من  
 العمود **Unstandardized Coefficients** حيث

$$Sales = -6.993 + 1.275 temp + 1.907 years$$

قيمة sig اكبر من 0.05 لذا فان الثابت ومعامل السنوات غير معنوي لكن  
 في حاله درجات الحرارة sig. = 0.016 أقل من 0.05 لذا فان معامل  
 درجات الحرارة معنوي وهو سبب معنوية تحليل التباين للانحدار.

العمود الاخير يقدم التقدير بفترة لمعاملات خط الانحدار والثابت

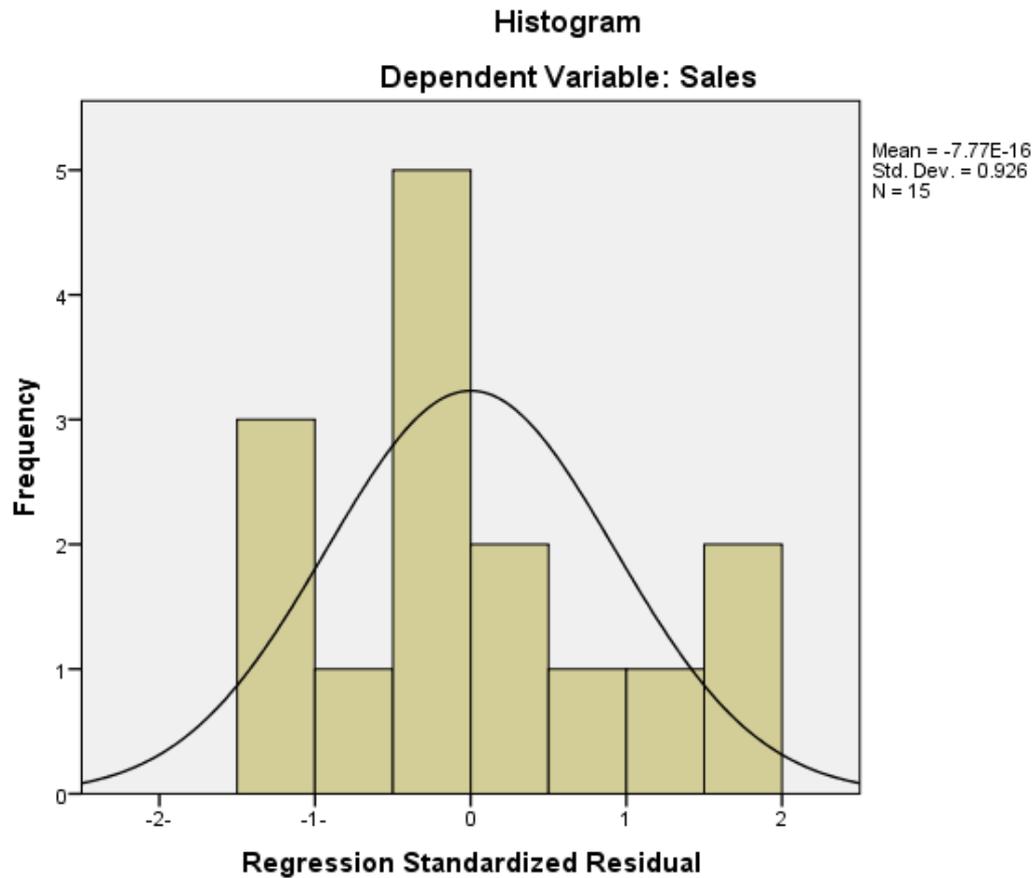
### Residuals Statistics<sup>a</sup>

	Minimum	Maximum	Mean	Std. Deviation	N
Predicted Value	17.86	55.44	37.27	13.222	15
Std. Predicted Value	-1.468-	1.374	.000	1.000	15
Standard Error of Predicted Value	1.945	4.247	2.801	.667	15
Adjusted Predicted Value	18.72	59.65	37.52	13.420	15
Residual	-7.255-	10.294	.000	5.949	15
Std. Residual	-1.129-	1.602	.000	.926	15
Stud. Residual	-1.257-	1.826	-.017-	1.034	15
Deleted Residual	-9.654-	13.374	-.254-	7.483	15
Stud. Deleted Residual	-1.291-	2.057	.008	1.090	15
Mahal. Distance	.349	5.182	1.867	1.347	15
Cook's Distance	.000	.333	.090	.113	15
Centered Leverage Value	.025	.370	.133	.096	15

a. Dependent Variable: Sales

### الجدول الثامن:

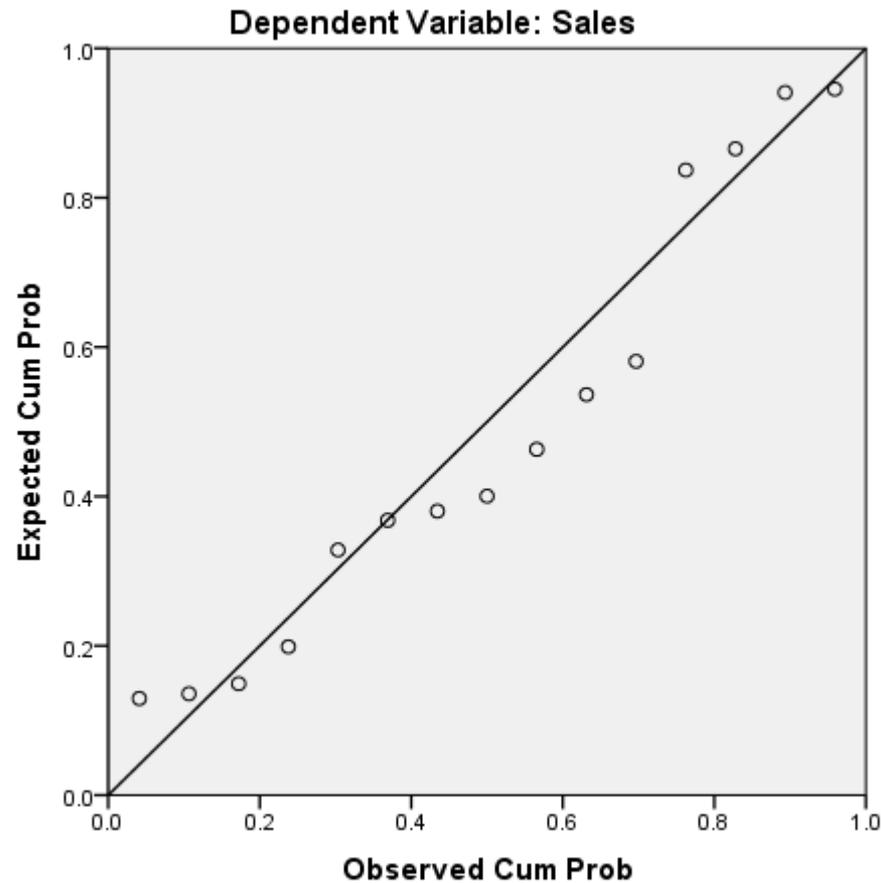
بعنوان **Residuals Statistics** يستخدم لمعرفة بعض المقاييس الخاصة بالبقاى



### الشكل البياني:

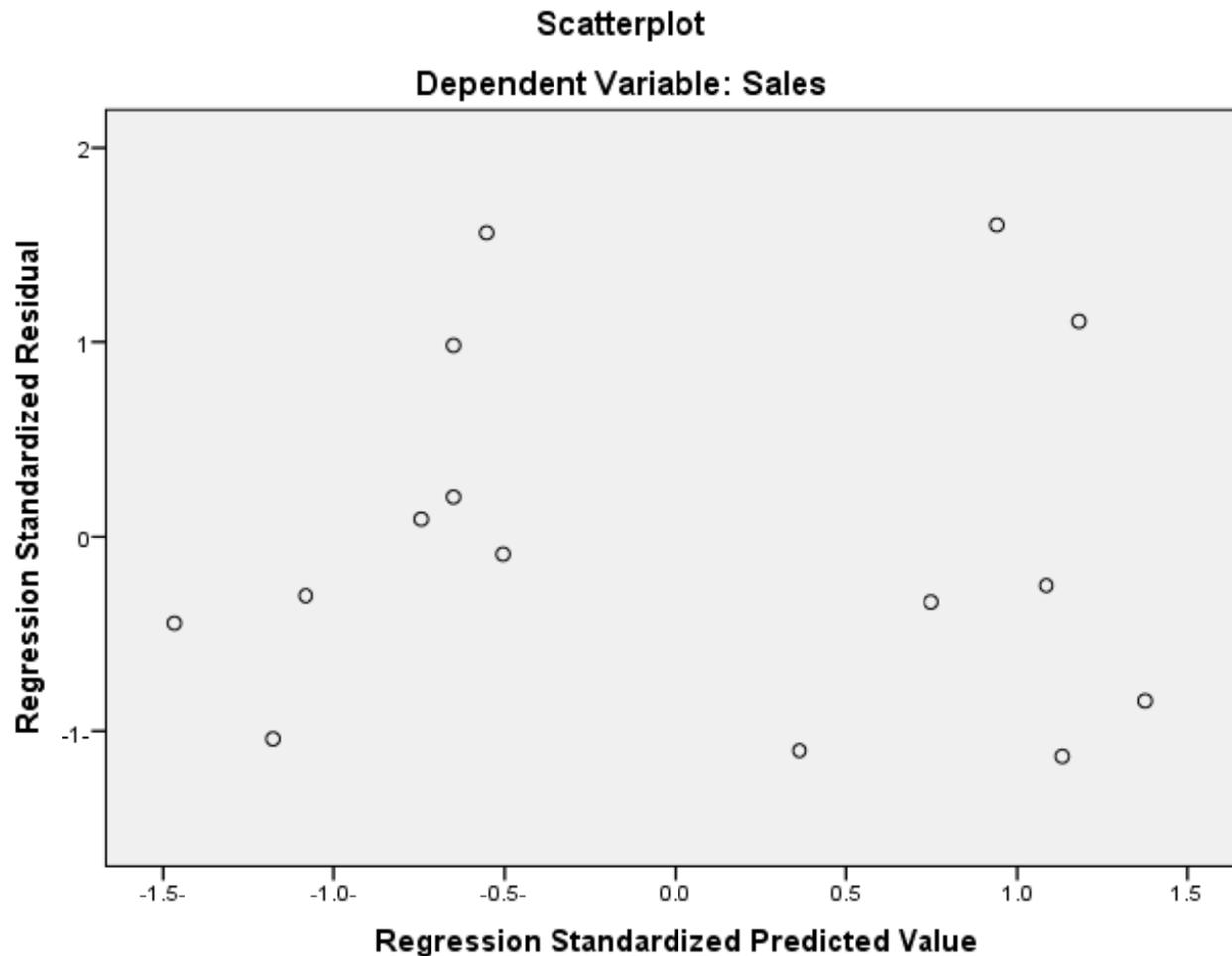
هو المدرج التكراري ويستخدم للتعرف هل البيانات تتوزع حسب التوزيع الطبيعي أم لا؟

## Normal P-P Plot of Regression Standardized Residual



### الشكل البياني:

يختبر هل البواقي تتبع التوزيع الطبيعي ام لا؟  
ومن الشكل نجد أن النقاط تتجمع حول الخط وبالتالي فإن البيانات (البواقي)  
تتوزع حسب التوزيع الطبيعي.



### الشكل البياني:

يمثل شكل الانتشار للبواقي مع القيم المتوقعة ومنه يتضح عدم وجود نمط معين للنقاط في الشكل وهذا يتسق مع شرط الخطية.

multi regression.sav [DataSet0] - IBM SPSS Statistics Data Editor

File Edit View Data Transform Analyze Direct Marketing Graphs Utilities Add-ons

	Sales	Temperature	Years	MAH_1	var
1	15	21	1	1.50941	
2	15	18	1	2.30836	
3	21	22	1	1.52275	
4	28	24	2	.63521	
5	30	25	2	.42226	
6	35	25	2	.42226	
7	40	26	2	.34915	
8	35	34	3	.79052	
9	30	25	3	2.22670	
10	45	38	3	3.78777	
11	50	40	4	2.02710	
12	60	41	4	2.75987	
13	45	39	5	1.76558	
14	60	37	5	2.29074	
15	50	40	6	5.18233	
16					
17					

بالعودة لملف البيانات نجد انه قد أضيف متغير جديد **mah\_1** وذلك لأننا طلبنا اختبار **Mahalanobis** فنقوم بمقارنة قيم هذا المتغير بقيمة Chi-Square عند درجة حريه  $n-1 = 2$  ومستوى معنويه مثلا **0.001** فنجد أن **chi-Square = 13.8** وجميع قيم المتغير أقل من هذه القيمه لذا فانه لا يوجد قيم متطرفه متعدده.

- ١- إن ادخال عدد كبير من المتغيرات في النموذج يجعل من الصعب تحقيق شروط تطبيق الانحدار (الارتباط الذاتي والخطية والتجانس،.....
- ٢- هناك شرط لابد من تحققه في عدد القراءات وعدد المتغيرات (وهو أن عدد القراءات عشرون ضعف لعدد المتغيرات ) فإذا كان عدد المتغيرات لم يتحقق؟
- ٢- كيف نعالج عدم معنوية بعض المتغيرات.

سنستخدم الانحدار الهرمي (خطوة خطوة) والذي يهدف أساسا إلى إيجاد علاقة بين المتغير التابع والمتغيرات المستقلة الأكثر ارتباطا به ويتم ذلك بشكل تدريجي