



د. سبأ محمد علوان

أستاذ مساعد قسم الاحصاء وبحوث العمليات  
جامعة الملك سعود

٢٠١٤



## 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 .

الانحدار المتعدد

Multiple Linear regression

## مثال : 11

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 بالأنواع التالية:

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

2. الانحدار التدريجي **Stepwise Regression**

3. الانحدار الهرمي **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...

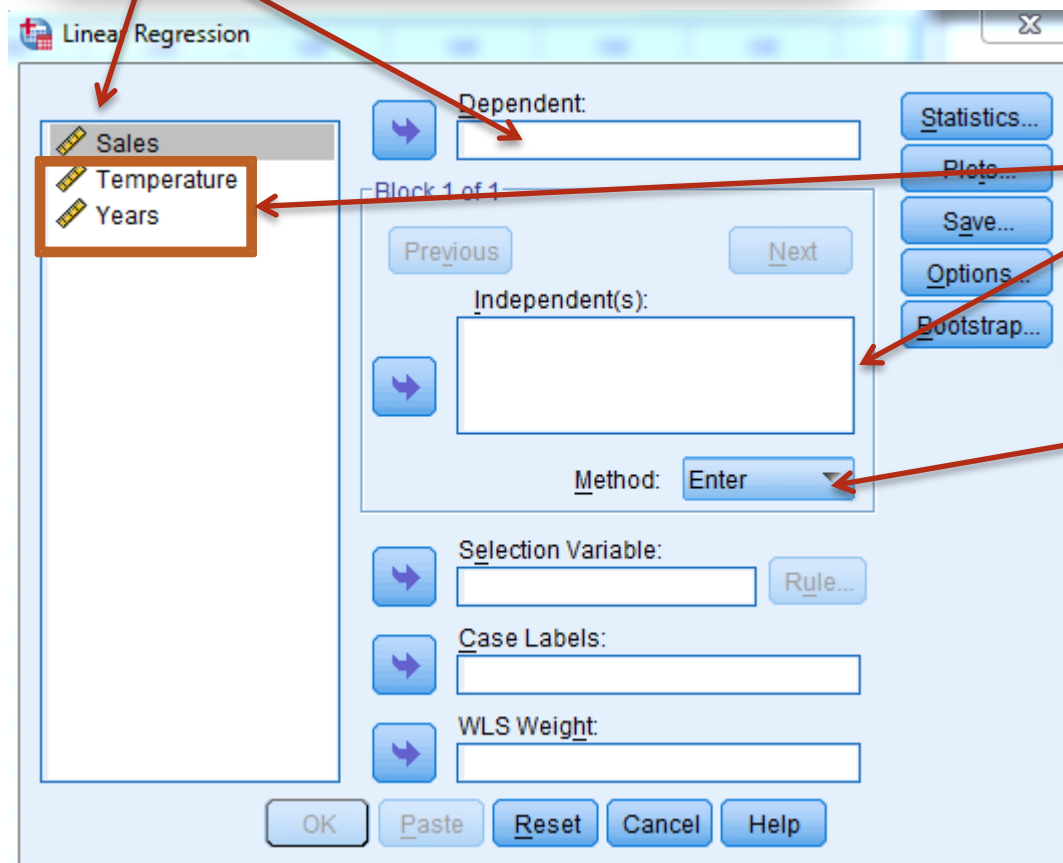
Automatic Linear Modeling...  
**Linear...**  
Curve Estimation...  
Partial Least Squares...  
Binary Logistic...  
Multinomial Logistic...  
Ordinal...  
Probit...  
Nonlinear...  
Weight Estimation...

	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		





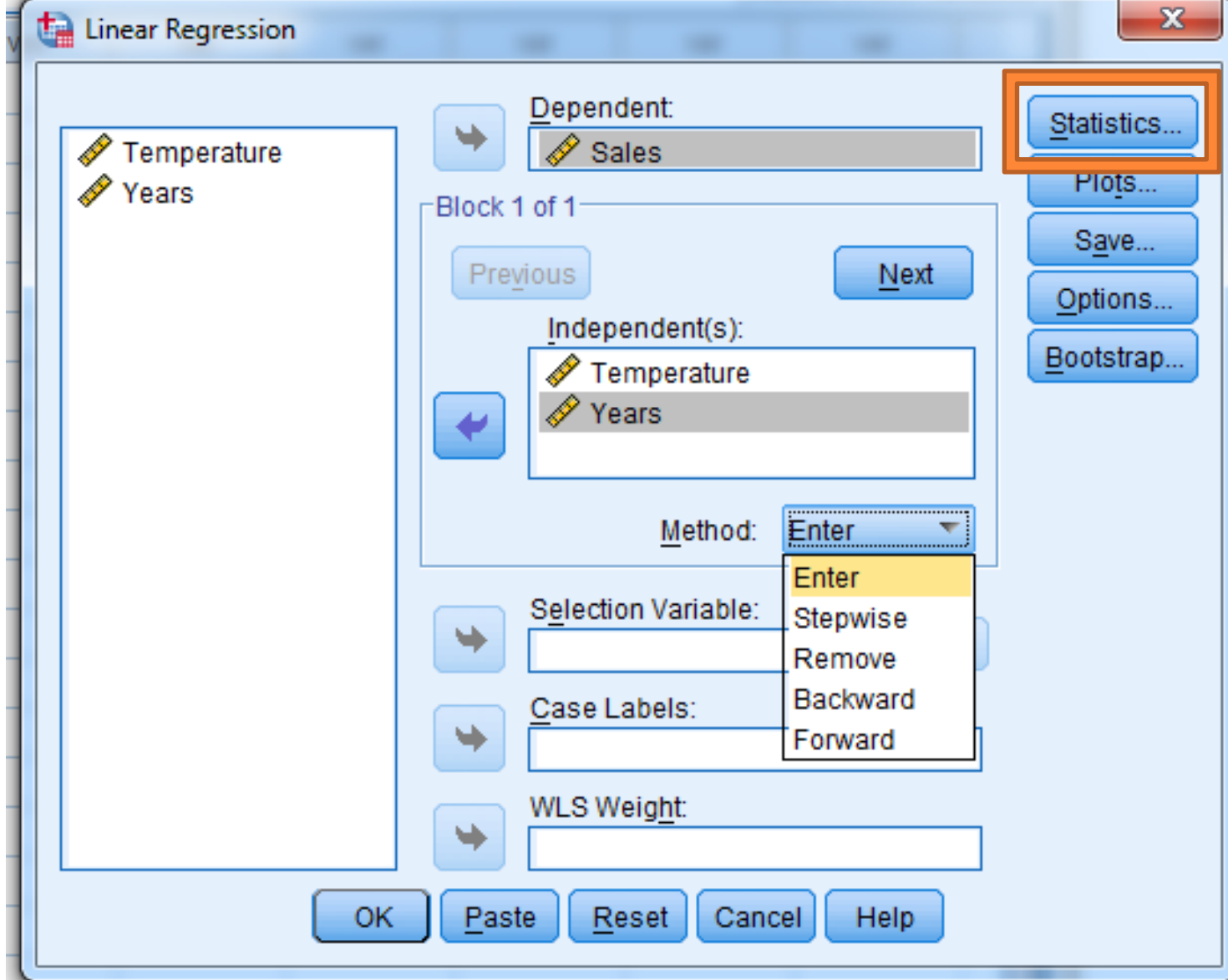
نقل المتغير التابع Sales لخانة Dependent



نقل المتغيرات المستقلة temp, years لخانة Independent

نختار نوع الانحدار من خانة Method

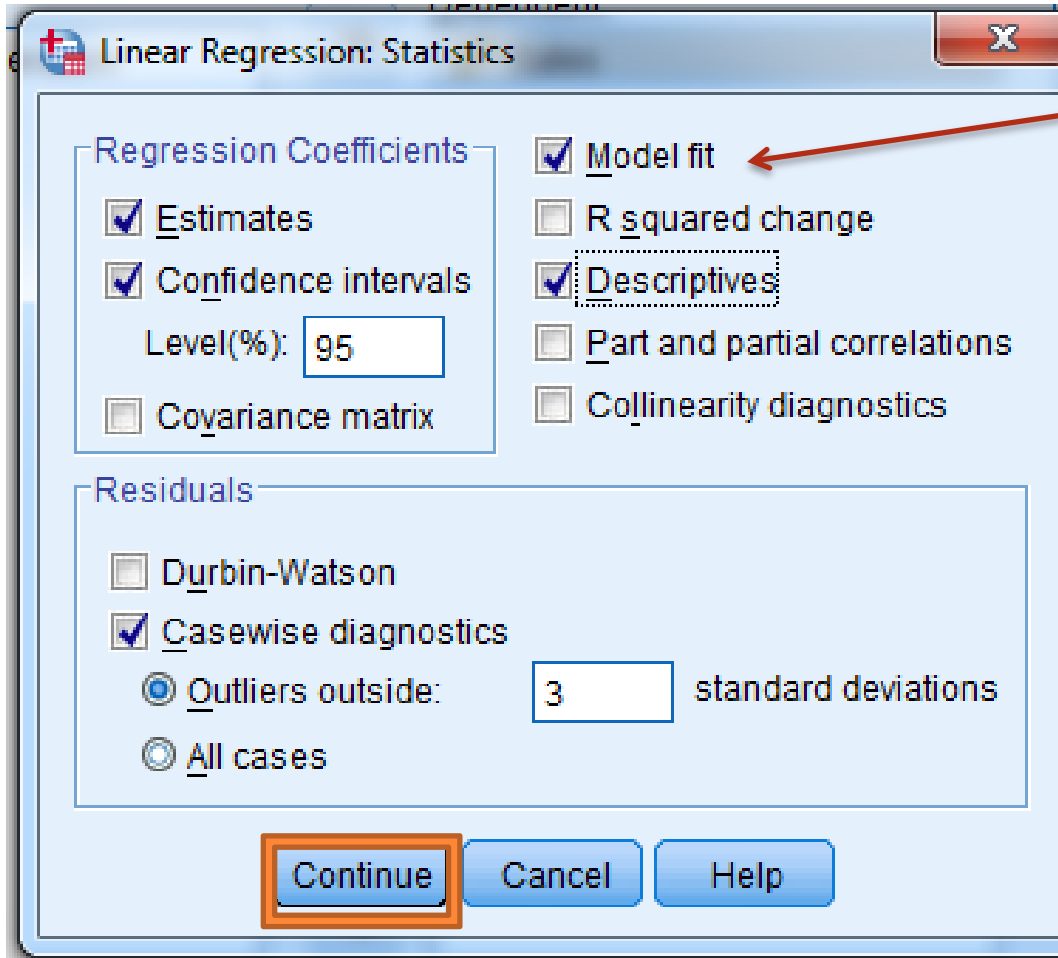
الطريقة العيانية وهي Enter



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



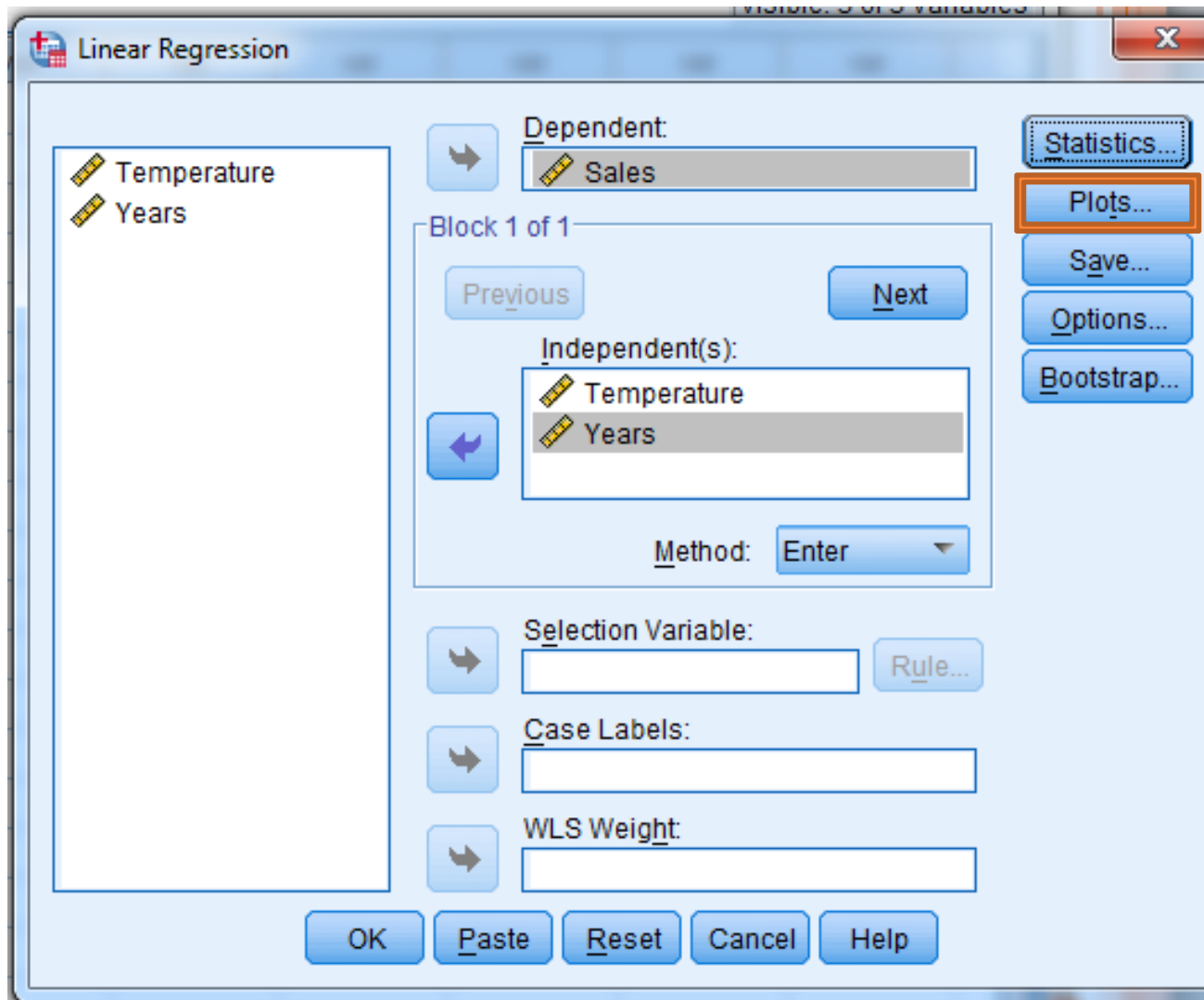
diagnostics Casewise Model fit, Estimates, تأكد أن  
مختاره ويمكن ايضا اضافته اختيارات اخرى



### موائمة النموذج ( Model fit )

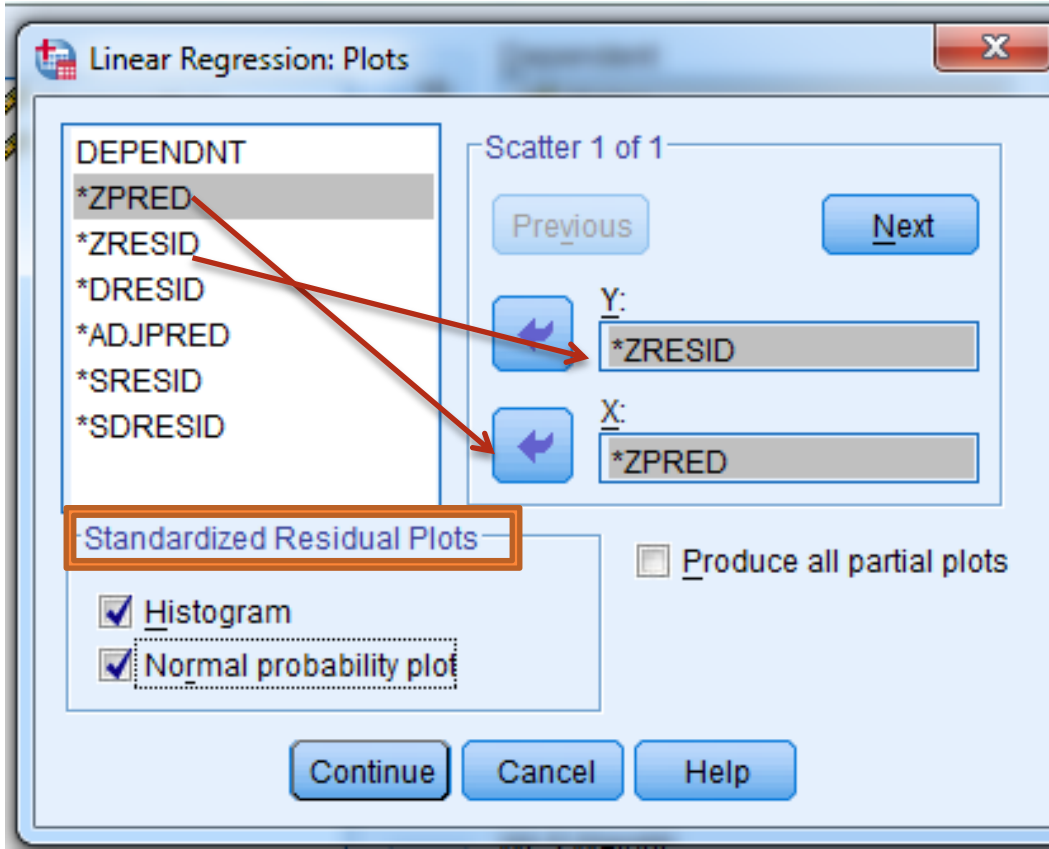
حيث يتم عرض معاملات او مؤشرات حسن المطابقة او الموائمة **Goodness of Fit** للمتغيرات التي يتم ادخالها او اخراجها من النموذج ، وتعرض المؤشرات : معامل الارتباط المتعدد **R** ، ومعامل التحديد **R<sup>2</sup>** ، وجدول تحليل التباين .

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

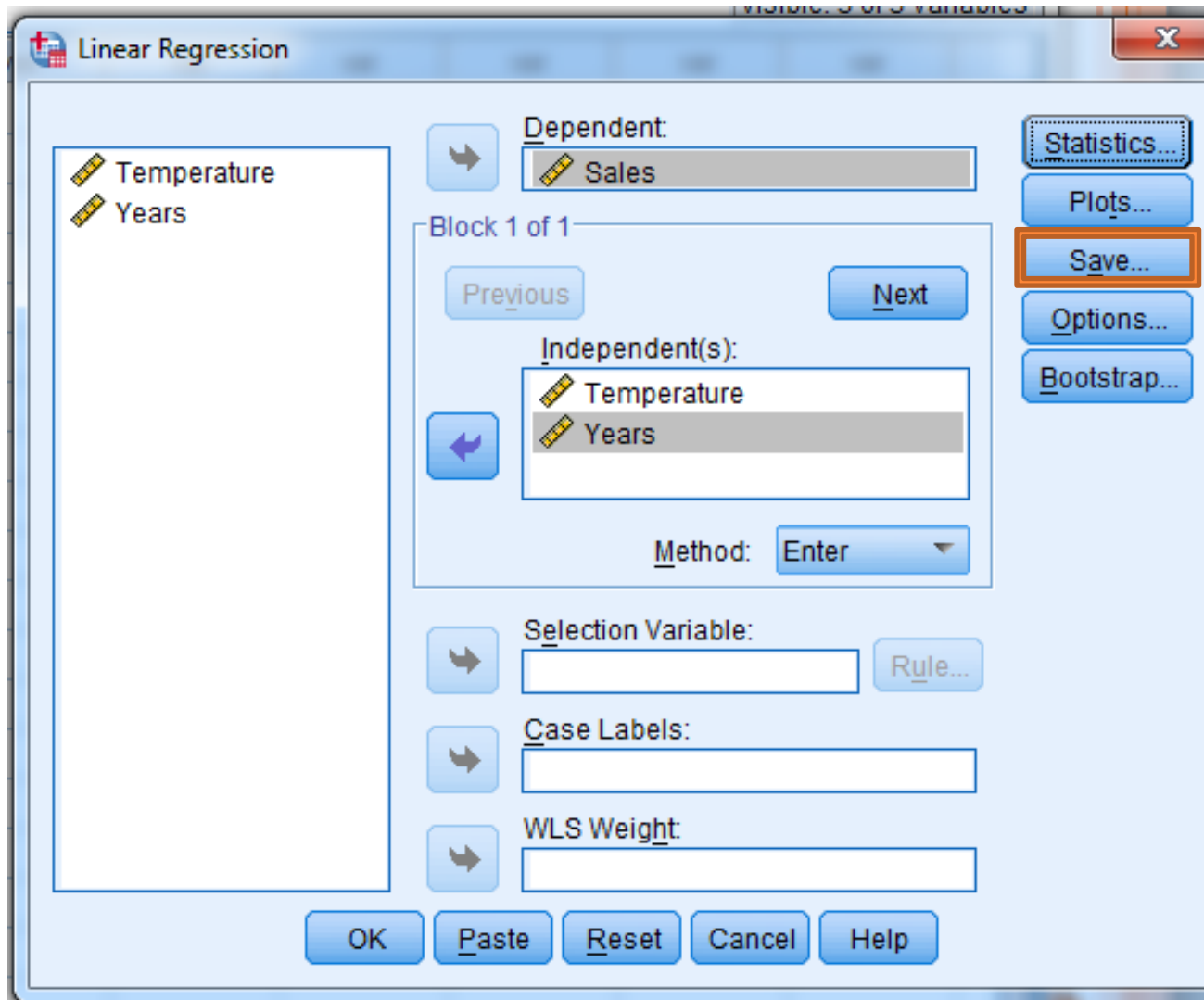
الرسوم البيانية تساعد في اختبار صدق الافتراضات الأساسية مثل الإعتدالية والخطية وتجانس التباين ، وكذلك تفيد في الكشف عن الحالات أو الدرجات المتطرفة في التوزيع .  
وبالنافذة السابقة يوجد ما يلي :

## Scatter plots

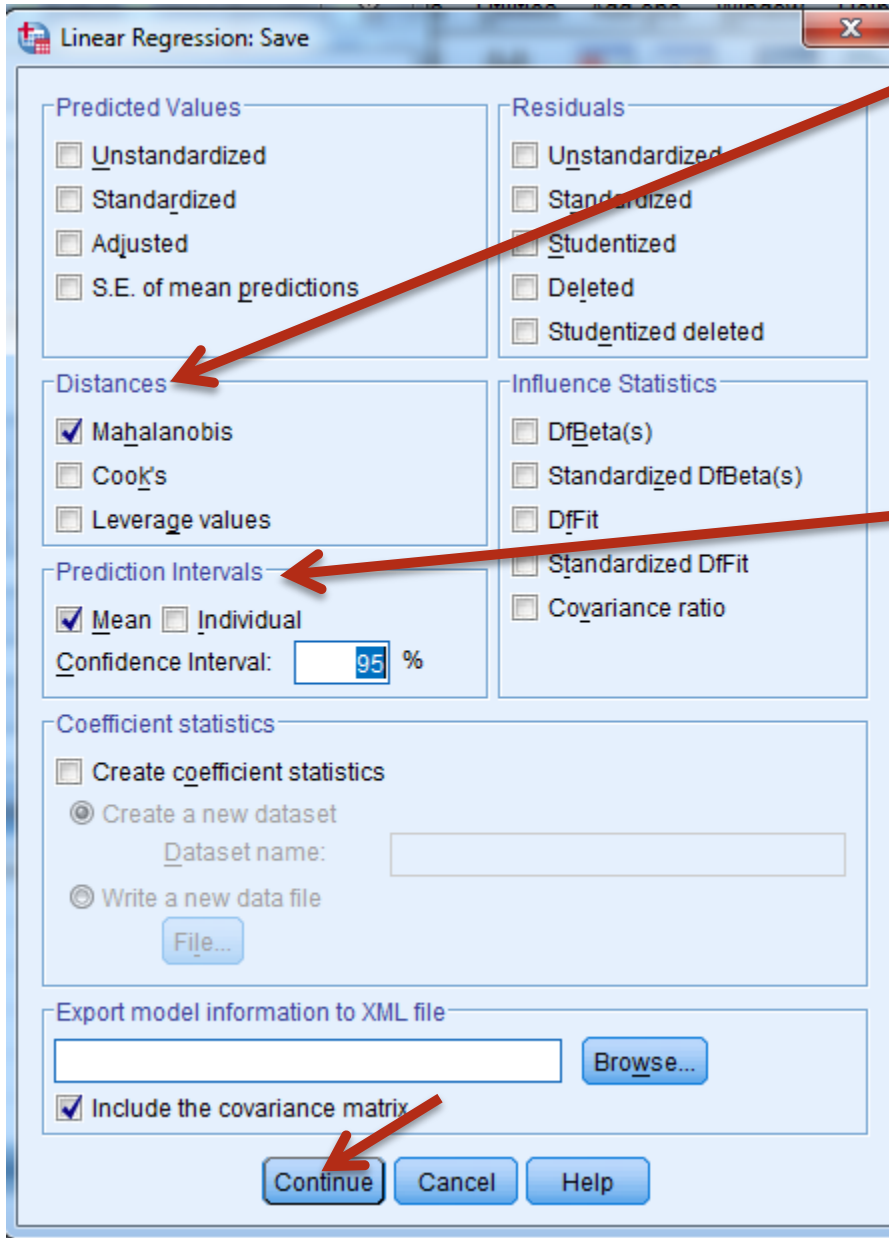
حيث يسمح بتحديد أكثر من رسم لمخططات الانتشار في الحانات X, Y ويمكن التحول بينهما بالزرين Previous, next ويمكننا من رسم شكل الانتشار بين أي اثنين من الآتي : المتغير التابع ، القيم المنبئة Predicted Values ، البواقي ، البواقي المحذوفة ، القيم المنبئة المعدلة

Adjusted Standardized ، البواقي المعيارية **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

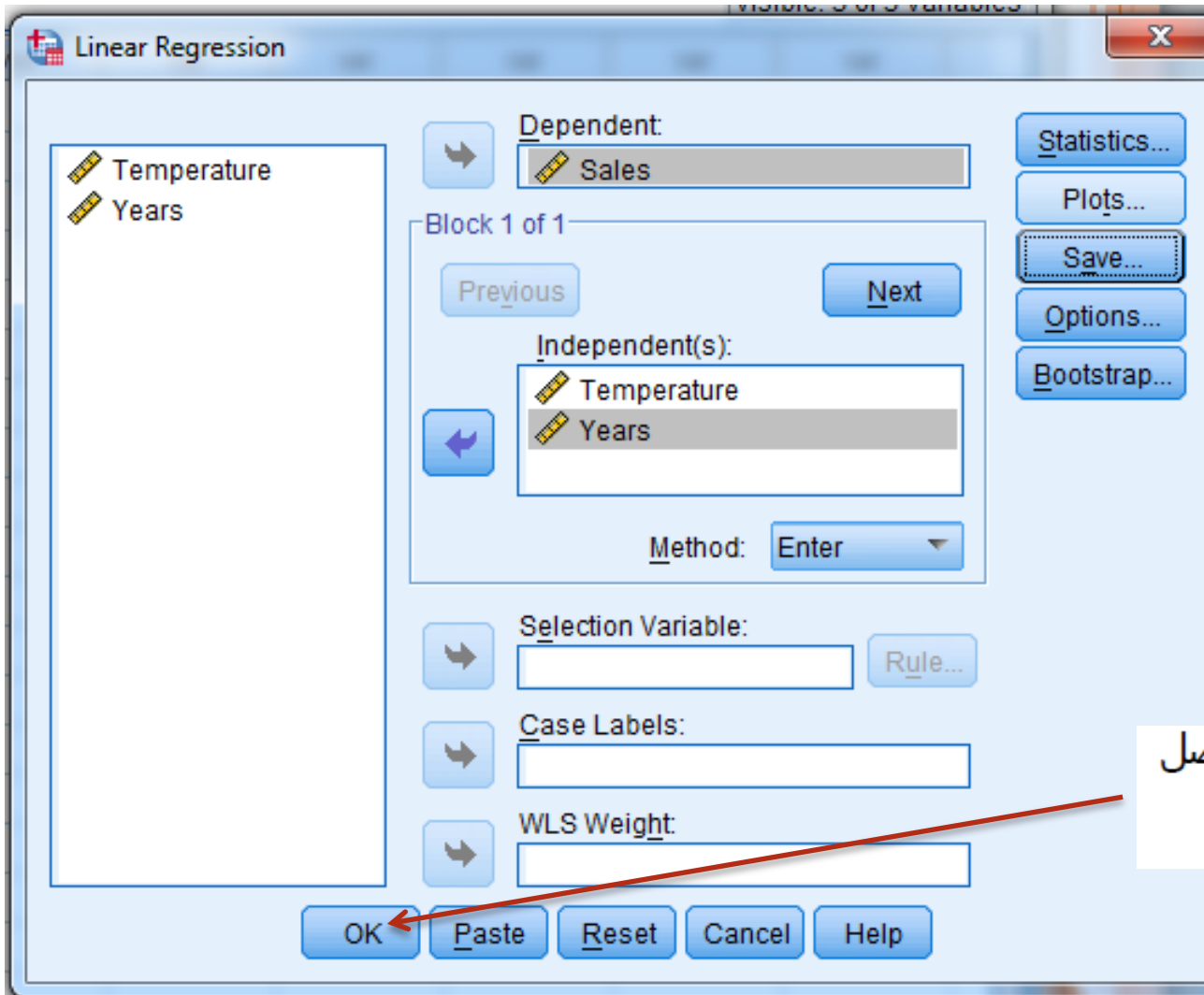
وهي مقاييس تهدف إلى تحديد القيم أو الدرجات التي تشمل على تجمعات غير عادية للمتغير المستقل وكذلك الدرجات التي لها تأثير كبير على نموذج الانحدار ، وتقدم الاختبارات لتحديد ذلك وتشمل **Mahalanobis**

**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 المستقلة 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

### الجدول الرابع:

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

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

2. مربع معامل الارتباط ويستخدم تعين 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. تعين مربع معامل الارتباط المعدل Adjusted R Square ويستخدم لنفس الغرض السابق ولكنه أدق.

4. تعين 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

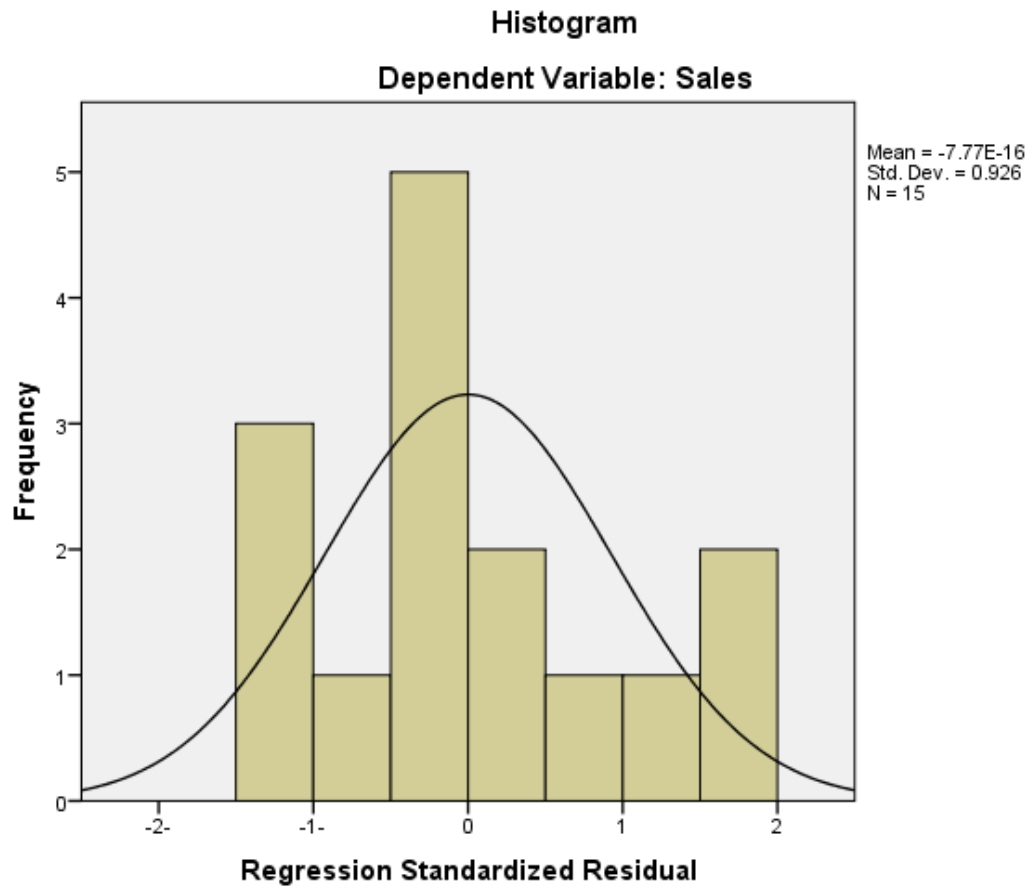
**Residuals Statistics<sup>a</sup>**

	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:

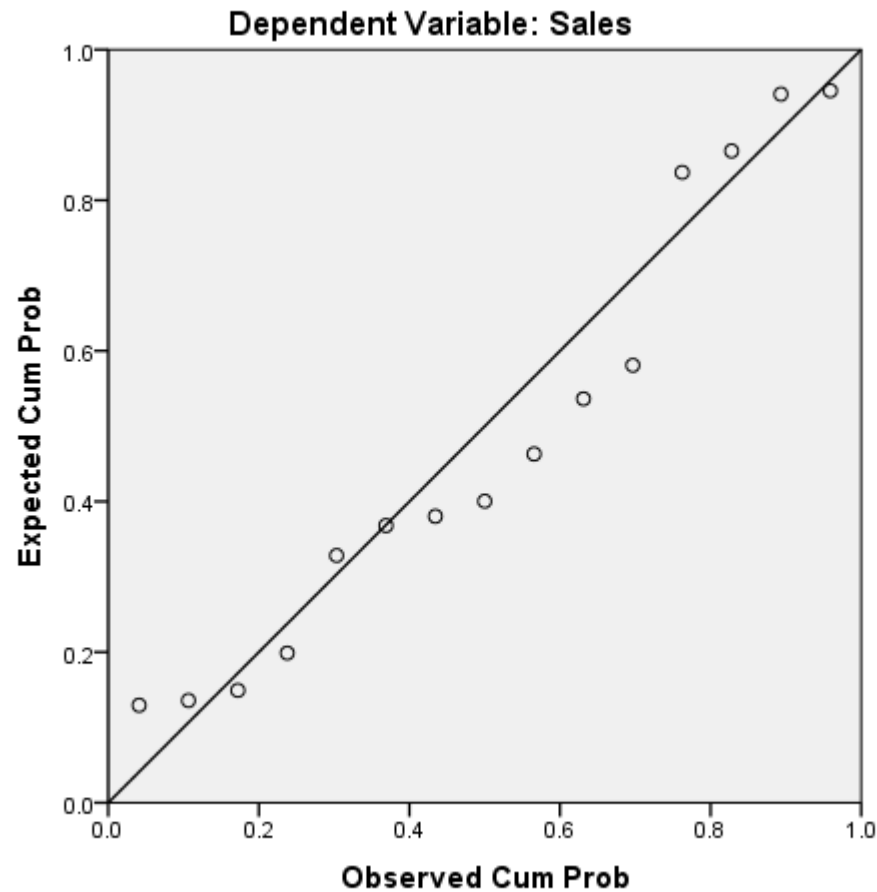
بعنوان **Residuals Statistics** يستخدم لمعرفة بعض المقاييس الخاصة بالبقاى



### الشكل البياني:

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

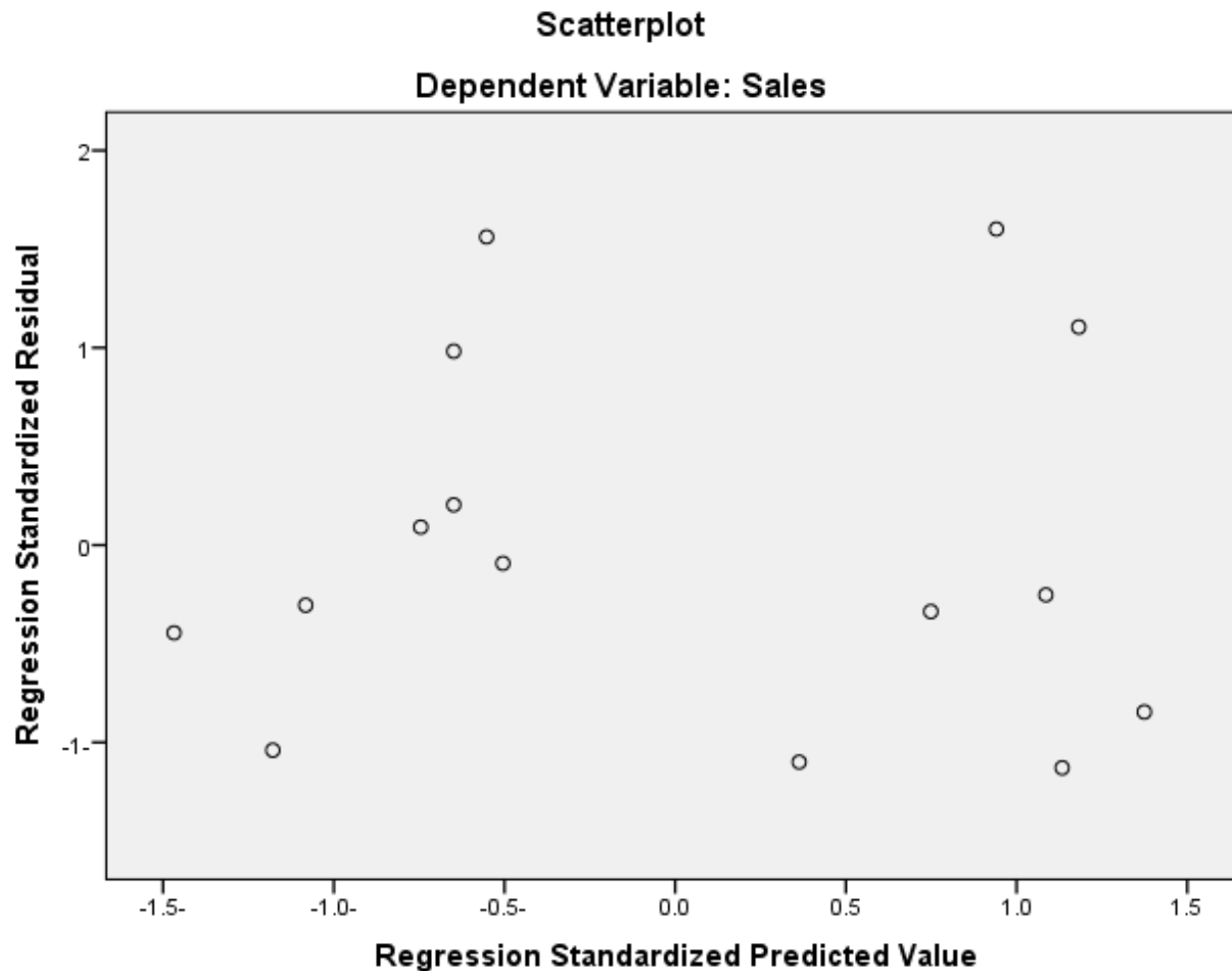
## Normal P-P Plot of Regression Standardized Residual



### 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

11

مثال :

للمثال رقم 10 جد معاملة الانحدار بطريقة Stepwise Regression

# الانحدار التدريجي Stepwise Regression

## الخطوات النظرية التي تقوم عليها طريقة الانحدار التدريجي

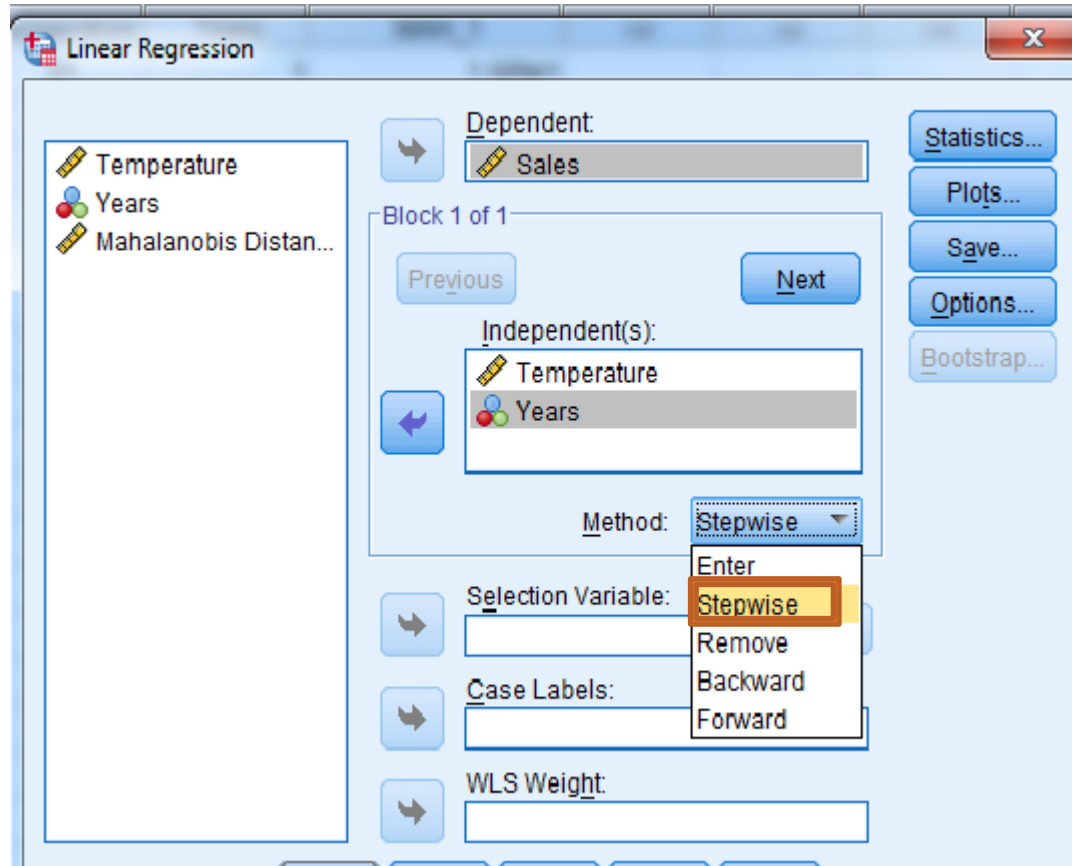
• يبدأ الانحدار التدريجي بالخطوات التالية:

1. نحسب مصفوفة الانحدار لجميع المتغيرات
2. نختار المتغير المستقل الذي له اكبر ارتباط بالمتغير التابع وندخله في معادله الانحدار
3. نختار المتغير المستقل الثانى الذى له اكبر ارتباط بعد المتغير الذى دخل المعادله فنيبحث اولا هل هناك ارتباط كبير بينه وبين المتغير الذى اختير اذا كانت الاجابه بنعم يستبعد ذلك المتغير واذا كانت بلا ندخله فى الاختيار
4. نكرر هذه العمليه مع بقية المتغيرات المستقله مع استبعاد المتغيرات التى لها ارتباط كبير مع المتغيرات المختاره
5. تكون عملية الاضافه مجديه اذا كان هناك تأثير على معامل التحديد **Coefficient of Determination** (مربع معامل الارتباط) وكذلك قيمه **F** من جدول تحليل التباين
6. نتوقف عن الاضافه اذا لم يكن للاضافه تأثير على معامل التحديد وقيمة **F** المحسوبه ( أو له تأثير ضعيف).

# خطوات الانحدار التدريجي باستخدام SPSS

خطوات الانحدار التدريجي باستخدام SPSS

هي نفس خطوات الانحدار العياري باستثناء الخطوة التي فيها يتم اختيار الطريقة حيث سنختار Stepwise



# النتائج

Variables Entered/Removed <sup>a</sup>			
Model	Variables Entered	Variables Removed	Method
1	Temperature		Stepwise (Criteria: Probability-of-F-to-enter <= .050, Probability-of-F-to-remove >= .100).

## الجدول الاول:

بعنوان **Variables Entered/removed** ويوضح المتغيرات الداخلة في المعادله وطريقة المعالجه ويتضح أن المتغير **temp** هو المتغير الوحيد الذي تم ادخاله في معادله الانحدار.

لاحظ أن **Temperature** هو المتغير المعنوي في طريقة الانحدار العياري

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

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
1	.907 <sup>a</sup>	.822	.809	6.339

a. Predictors: (Constant), Temperature

b. Dependent Variable: Sales

## الجدول الثاني:

بعنوان **Model Summary** ويعطى بعض المقاييس الهامه والمحسوبه من البيانات وأهمها معامل التوافق ( مربع معامل الارتباط ) ويستخدم للحكم على عمليه التوفيق ومنه نجد أن معادله الانحدار تمثل 80% من البيانات.



### ANOVA<sup>a</sup>

Model		Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
1	Regression	2420.480	1	2420.480	60.228	.000 <sup>b</sup>
	Residual	522.453	13	40.189		
	Total	2942.933	14			

a. Dependent Variable: Sales

b. Predictors: (Constant), Temperature

### الجدول الثالث:

بعنوان ANOVA وهو تحليل التباين للانحدار ويتضح أن الانحدار معنوي حيث

Sig. = 0.00 وهي أقل من 0.05

Coefficients <sup>a</sup>						
Model		Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients	t	Sig.
		B	Std. Error	Beta		
1	(Constant)	-11.271	6.465		-1.743	.105
	Temperature	1.600	.206	.907	7.761	.000

a. Dependent Variable: Sales

### الجدول الرابع:

بعنوان **Coefficients** ومنه يمكن إيجاد معادله الانحدار بين المبيعات ودرجة الحرارة فقط ومقدار الخطأ في التقدير واختبار معنوية المعاملات والتقدير بفترة للمعاملات.

$$Sales = -11.271 + 1.600temp$$

### Excluded Variables<sup>a</sup>

Model	Beta In	t	Sig.	Partial Correlation	Collinearity Statistics	
					Tolerance	
1	Years	.208 <sup>b</sup>	.807	.435	.227	.212

a. Dependent Variable: Sales

b. Predictors in the Model: (Constant), Temperature

### الجدول الخامس:

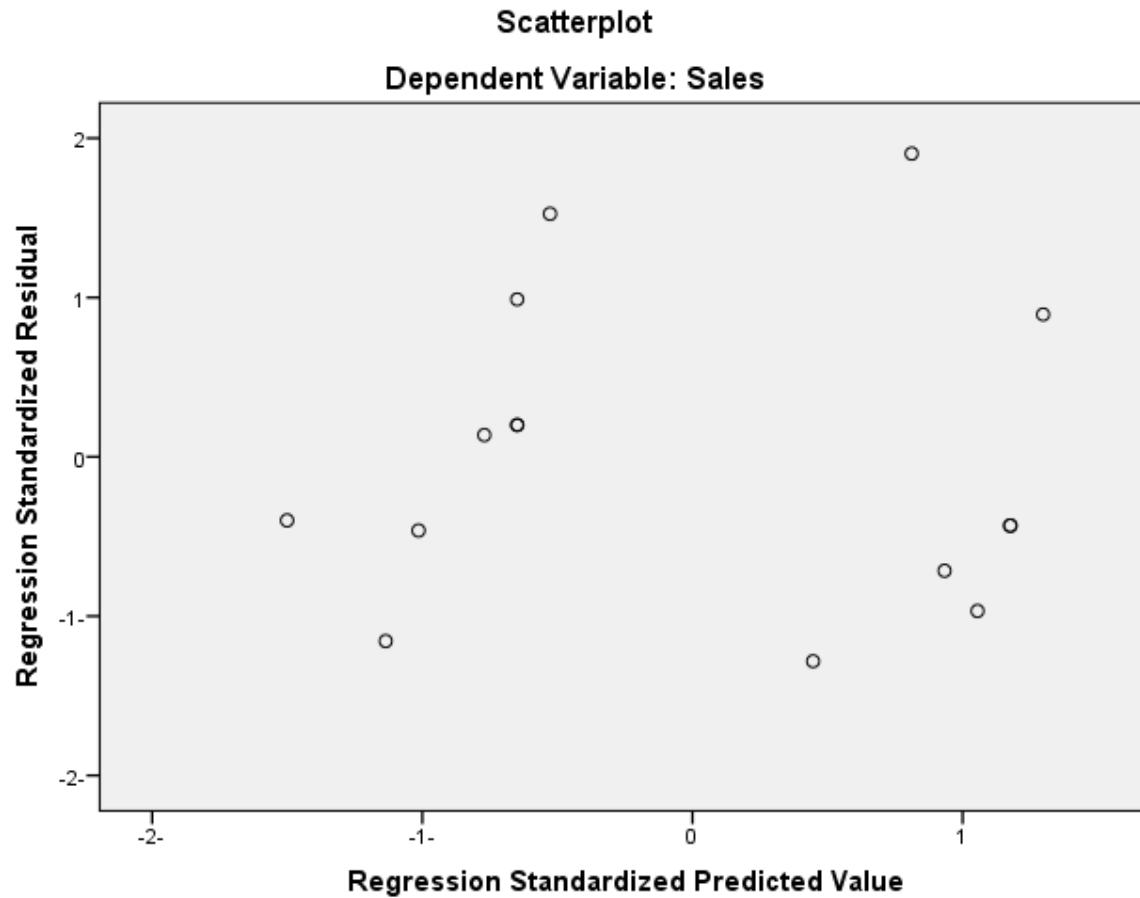
بعنوان **Excluded Variables** ويعرض بيانات تخص المتغير الذي استبعد وهو سنوات الخبرة

Residuals Statistics <sup>a</sup>					
	Minimum	Maximum	Mean	Std. Deviation	N
Predicted Value	17.53	54.33	37.27	13.149	15
Std. Predicted Value	-1.501-	1.298	.000	1.000	15
Standard Error of Predicted Value	1.803	3.024	2.289	.356	15
Adjusted Predicted Value	18.28	53.28	37.35	13.062	15
Residual	-8.134-	12.066	.000	6.109	15
Std. Residual	-1.283-	1.903	.000	.964	15
Stud. Residual	-1.338-	2.022	-.006-	1.027	15
Deleted Residual	-8.850-	13.613	-.088-	6.947	15
Stud. Deleted Residual	-1.385-	2.346	.021	1.092	15
Mahal. Distance	.199	2.253	.933	.587	15
Cook's Distance	.001	.262	.068	.072	15
Centered Leverage Value	.014	.161	.067	.042	15

a. Dependent Variable: Sales

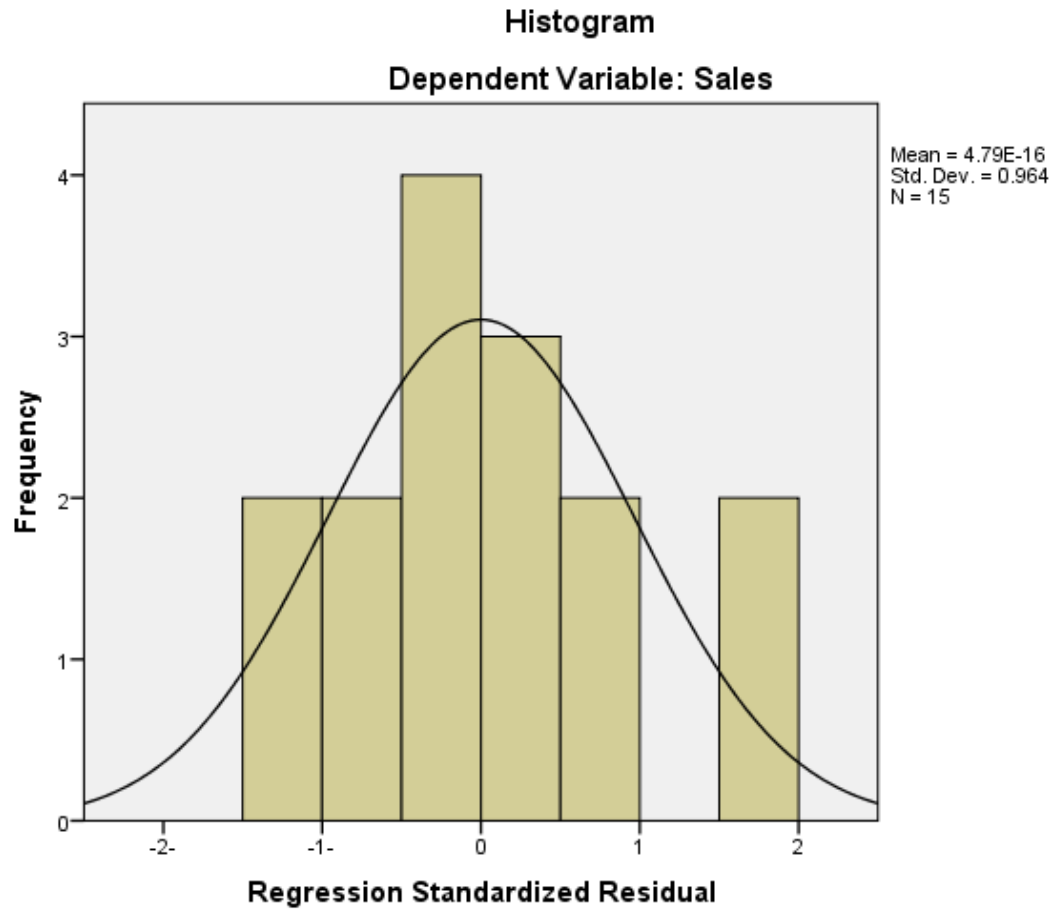
### الجدول السادس:

بعنوان **Residuals Statistics** ويعرض بيانات خاصة بتحليل البواقي.



### الشكل البياني الاول:

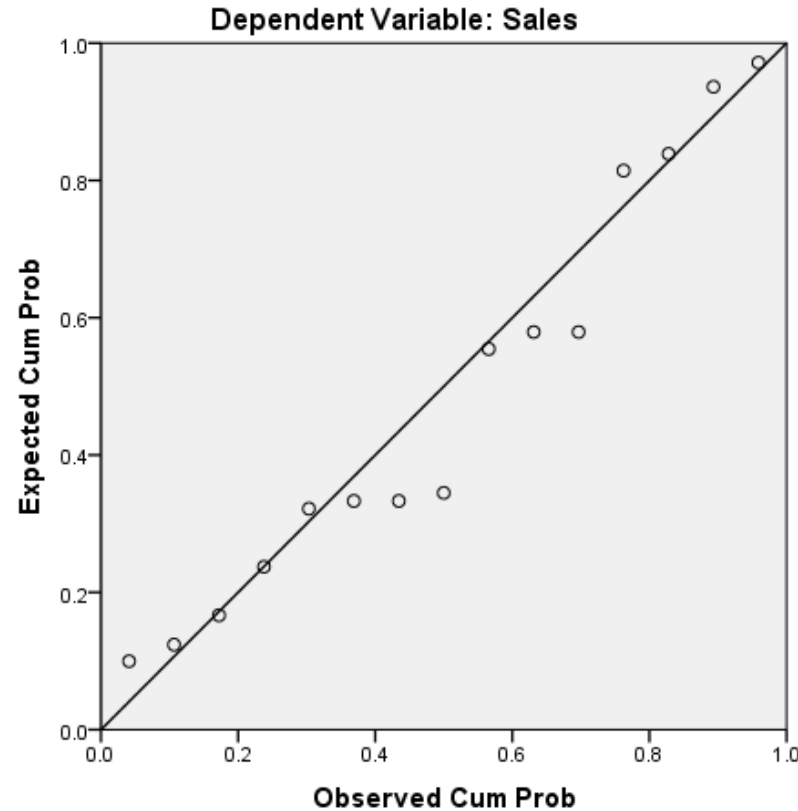
يمثل شكل الانتشار للبواقي مع القيم المتوقعة ومنه يتضح عدم وجود نمط معين للنقاط في الشكل وهذا يتسق مع شرط الخطيه.



### الشكل البياني الثالث:

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

### Normal P-P Plot of Regression Standardized Residual



### الشكل البياني الثاني:

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

Hierarchical Regression

للمثال رقم 10 جد معاملة الانحدار بطريقة

الانحدار الهرمي  
Hierarchical  
Regression



# الانحدار الهرمي

## Hierarchical Regression

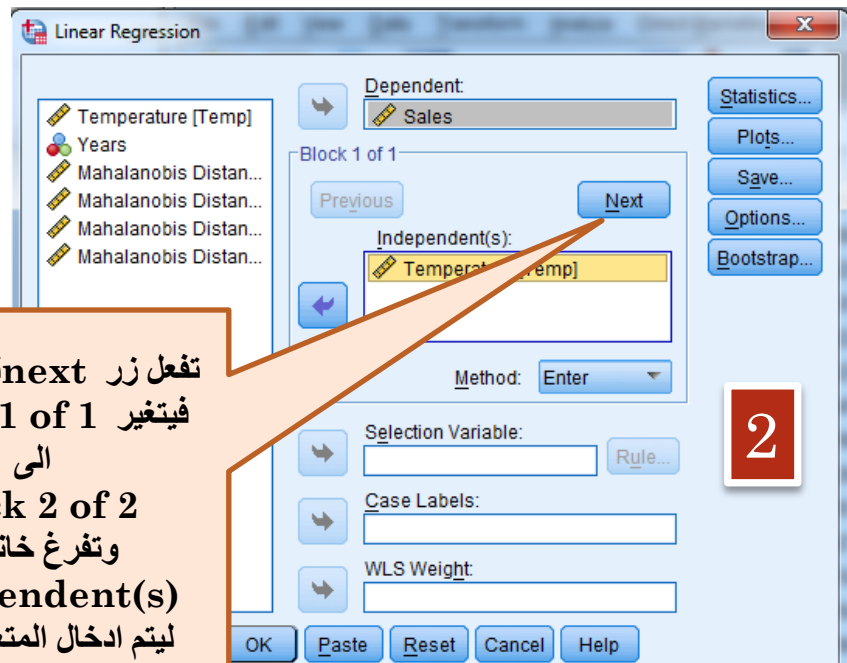
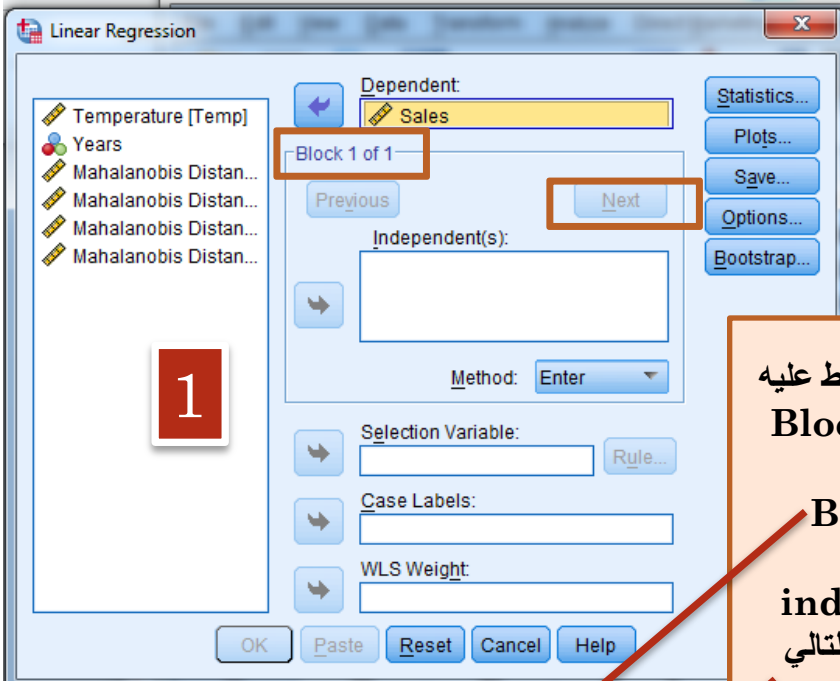
يتم في هذه الحالة استخدام الطريقة العيارية في تحديد معادلة الانحدار ولكن ليس لكل المتغيرات بل ندخل المتغيرات تباعا فندخل أول متغير ثم يليه المتغير التالي وهكذا.

يتم التخلص من كل الاختيارات السابقة وابتسط الطرق هي حفظ البيانات ومن ثم قفل البرنامج وفتحه من جديد

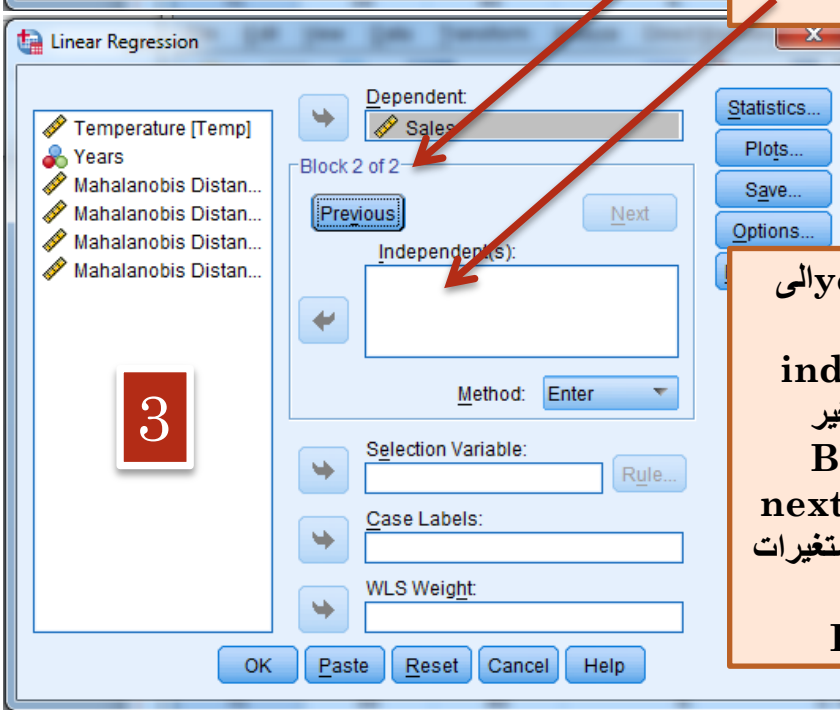
خطوات الانحدار الهرمي:

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

لتظهر النافذة التالية



تفعل زر next نضغط عليه  
فيتغير Block 1 of 1  
الى  
Block 2 of 2  
وتفرغ خانة ال  
independent(s)  
ليتم ادخال المتغير التالي



ننقل المتغير years الى  
خانة  
independent(s)  
ونلاحظ أنه لم تتغير  
Block 2 of 2  
لأننا لم نضغط على next  
طالما انه لم يعد لدينا متغيرات  
مستقلة اخرى  
نختار Enter

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

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

a. Dependent Variable: Sales

b. All requested variables entered.

### الجدول الاول:

بعنوان **Variables Entered/Removed** يوضح المتغيرات التي ادخلت للنموذج وطريقة الاختيار

### Model Summary<sup>a</sup>

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate	Change Statistics				
					R Square Change	F Change	df1	df2	Sig. F Change
1	.907 <sup>a</sup>	.822	.809	6.339	.822	60.228	1	13	.000
2	.912 <sup>b</sup>	.832	.804	6.426	.009	.652	1	12	.435

a. Predictors: (Constant), Temperature

b. Predictors: (Constant), Temperature, Years

c. [

### الجدول الثاني:

بعنوان **Model Summary** ويعطى ملخص عن النموذج لاحظ كلا من **R** **square Change, F, Sig.** نجد أن اضافة المتغير الأول **temp** معنوي وله جدوى بخلاف المتغير الثاني **years**

ANOVA<sup>a</sup>

Model		Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
1	Regression	2420.480	1	2420.480	60.228	.000 <sup>b</sup>
	Residual	522.453	13	40.189		
	Total	2942.933	14			
2	Regression	2447.388	2	1223.694	29.633	.000 <sup>c</sup>
	Residual	495.546	12	41.295		
	Total	2942.933	14			

a. Dependent Variable: Sales

b. Predictors: (Constant), Temperature

c. Predictors: (Constant), Temperature, Years

### الجدول الثالث:

بعنوان ANOVA ويعطى تحليل التباين لكل خطوه ادخال ومنه يتضح معنويه الانحدار فى كل خطوه.

Coefficients<sup>a</sup>

Model		Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients	t	Sig.	Collinearity Statistics	
		B	Std. Error	Beta			Tolerance	VIF
1	(Constant)	-11.271	6.465		-1.743	.105		
	Temperature	1.600	.206	.907	7.761	.000	1.000	1.000
2	(Constant)	-6.993	8.428		-.830	.423		
	Temperature	1.275	.454	.722	2.807	.016	.212	4.721
	Years	1.907	2.362	.208	.807	.435	.212	4.721

### الجدول الرابع:

يعنوان **Coefficients** ومنه يحسب خط الانحدار المقترح (المقدر) واختبار معنوية المعاملات وخطأ التقدير. ومن الجدول نجد أن:

1. الخطوة الاولى تم ادخال درجات الحرارة **temp** وكان الانحدار معنوي.
2. الخطوة الثانية تم ادخال سنوات الخبرة مع درجات الحرارة فكانت غير معنوية

وعلى ذلك يكون أفضل خط مقدر هو

$$Sales = -11.271 + 1.600 temp$$

### Excluded Variables<sup>a</sup>

Model	Beta In	t	Sig.	Partial Correlation	Collinearity Statistics			
					Tolerance	VIF	Minimum Tolerance	
1	Years	.208 <sup>b</sup>	.807	.435	.227	.212	4.721	.212

a. Dependent Variable: Sales

b. Predictors in the Model: (Constant), Temperature

## الجدول الخامس:

بعنوان **Excluded Variables** وهو خاص بالمتغيرات المستبعده

أما بقية النتائج فهي مشابهة لما سبق

## مثال : 13

حيث أن متغير sales لم يكن ارتباطه الخطي ب year معنوي فماهي العلاقة بينهما إذن؟

# الانحدار غير الخطي Curve Regression

## الانحدار غير الخطي Curve Regression

- يفرض أن لدينا متغيرين وأن العلاقة بينهما غير خطية. ونقصد بكلمة غير خطية أن العلاقة تأخذ أى صورة من صورة العلاقات الغير خطية مثل الدرجة الثانية أو الثالثة ... الخ.
- وقد تكون العلاقة بينهما أسية أو لوغاثيمية أو ... الخ.
- وتساعد الحزمة **SPSS** على ايجاد معادلة الانحدار فى حالة الانحدار الغير خطى وكذلك اجراء الاختبارات المعنويه اللازمة للتقدير وذلك لعدة نماذج غير خطية منها:

1. العلاقات الخطية **Linear** ومن الدرجة الثانية **Quadratic** والثالثة **Cubic**
2. العلاقات الآسيه **Exponential**
3. العلاقات اللوغاثيميه **Logarithmic**
4. العلاقات المعكوسه **Inverse** والعلاقات المركبه **Compound**
5. العلاقات اللوجستيه **Logistic** وعلاقة القوة **Power**



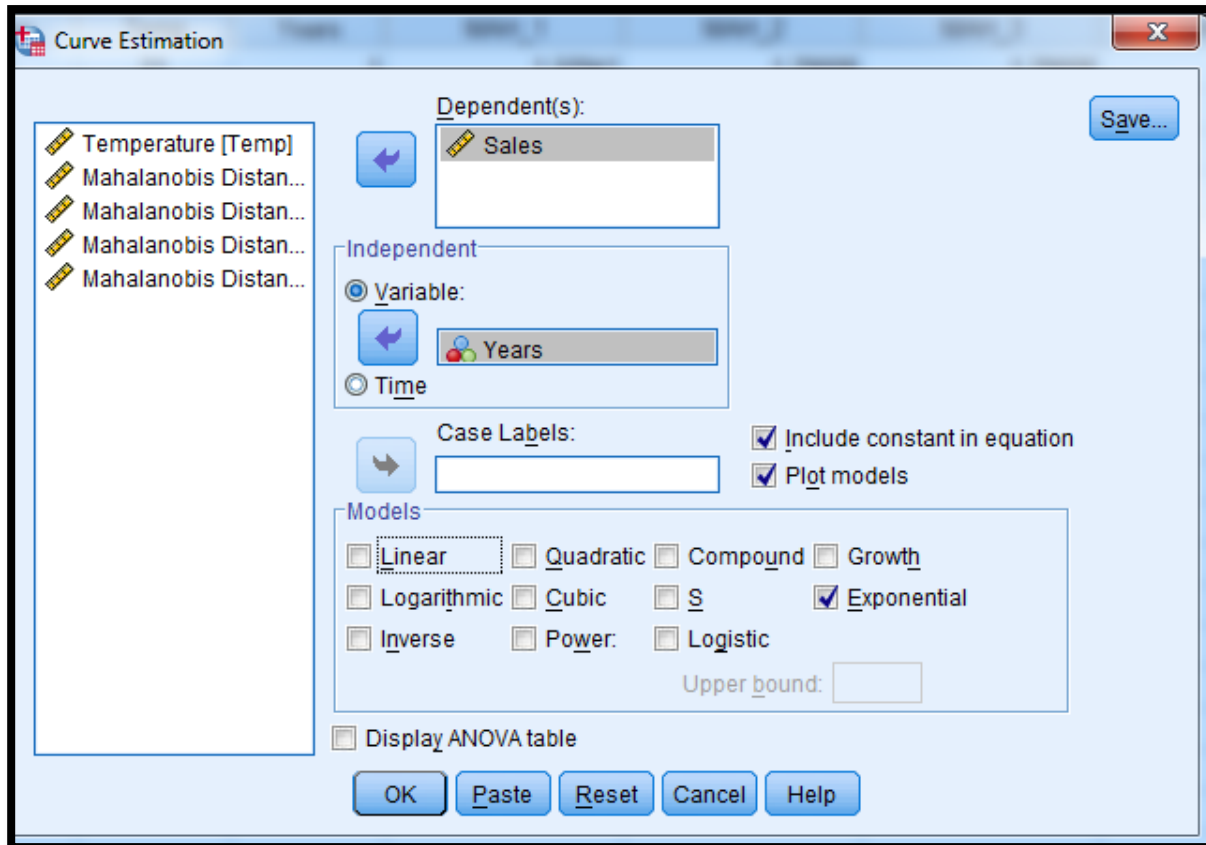
## الخطوات:

The screenshot shows the IBM SPSS Statistics Data Editor interface. The main window displays a dataset with columns 'Sales' and 'Temp'. The 'Analyze' menu is open, and the 'Regression' option is highlighted. The 'Regression' submenu is also visible, showing various regression analysis options.

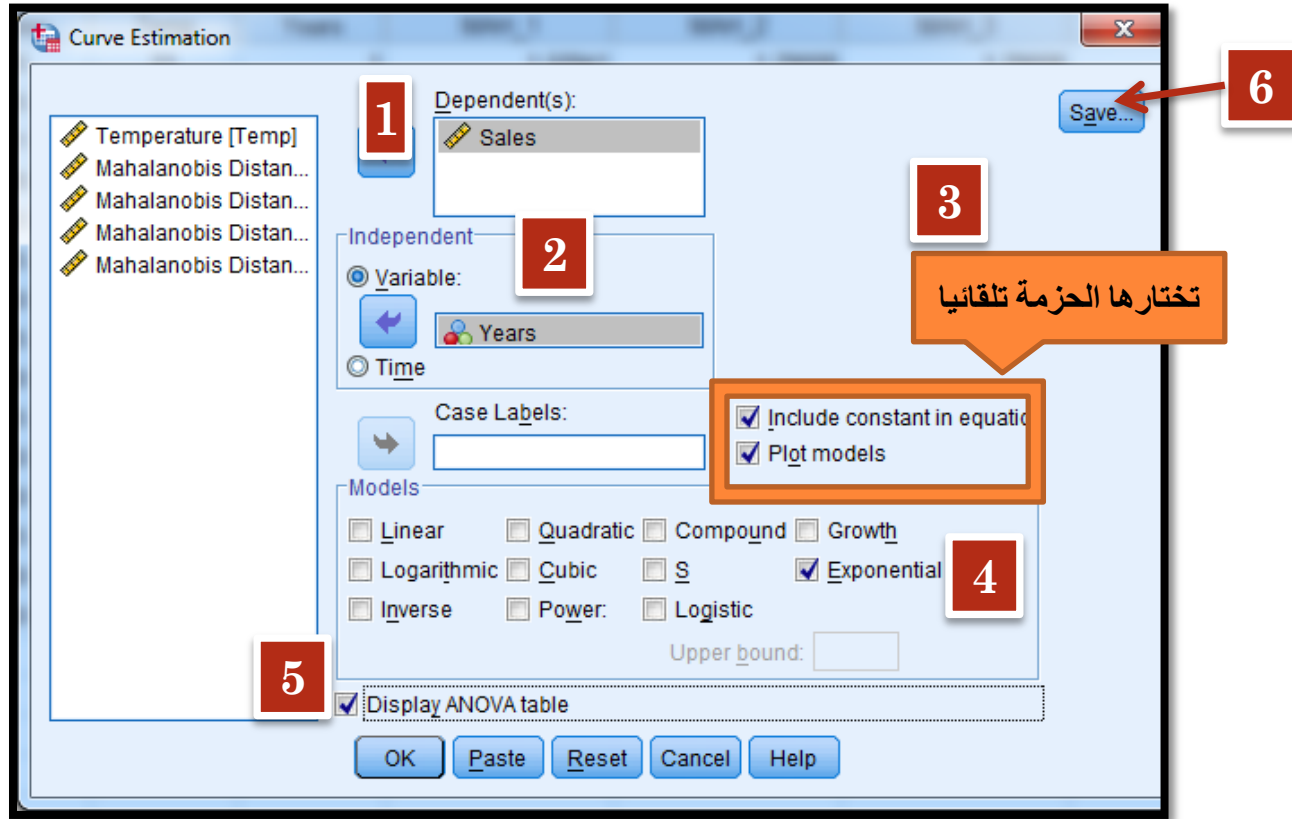
	Sales	Temp
1	15	21
2	15	18
3	21	22
4	28	24
5	30	25
6	35	25
7	40	26
8	35	34
9	30	25
10	45	38
11	50	40
12	60	41
13	45	39
14	60	37
15	50	40
16		
17		
18		

The 'Analyze' menu options include: 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..., Multiple Imputation, and Complex Samples.

The 'Regression' submenu options include: Automatic Linear Modeling..., Linear..., **Curve Estimation...**, Partial Least Squares..., Binary Logistic..., Multinomial Logistic..., Ordinal..., Probit..., Nonlinear..., Weight Estimation..., and 2-Stage Least Squares...



تظهر شاشة جديدة بعنوان **Curve Estimation** ننقل المتغير التابع **Sales** لخانة **Dependent** والمتغير المستقل **years** لخانة **Independent** مع ملاحظه الاختيار **Variable**

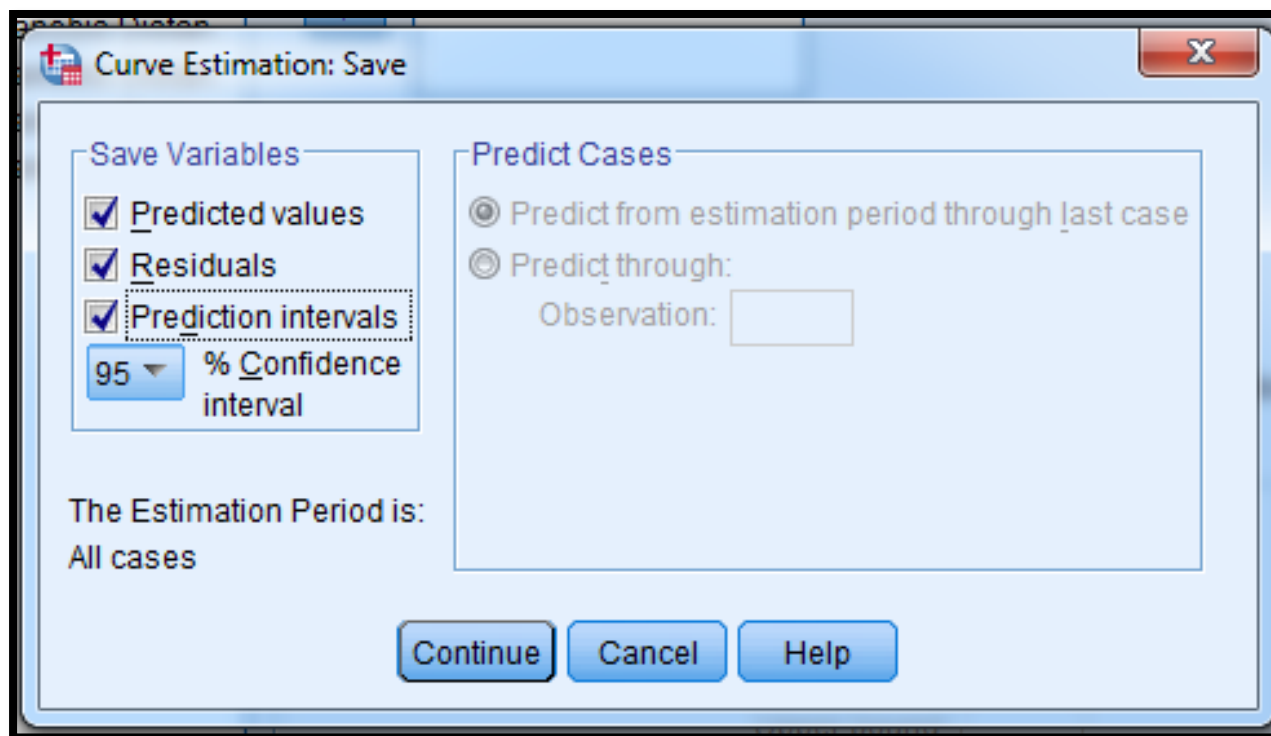


نختار شكل المنحنى المطلوب وليكن **Exponential**

نلاحظ ان الامرين **Include constant in Equation, Plot Models**

تم اختيارهما من قبل الحزمه.

تظهر شاشة جديدة بعنوان **Curve Estimation: Save** نختار منها **Predicted Values, Residuals, Predicted Interval** ونلاحظ حدود الثقة المختارة هي **95%** ويمكن تعديلها



نضغط على **Continue** فنعود للشاشة السابقه

نضغط على **Ok** فتظهر النتائج التاليه:

### Model Description

Model Name		MOD_1
Dependent Variable	1	Sales
Equation	1	Exponential <sup>a</sup>
Independent Variable		Years
Constant		Included
Variable Whose Values Label Observations in Plots		Unspecified

a. The model requires all non-missing values to be positive.

### الجدول الأول:

بعنوان **Model Description** ويحتوى على معلومات خاصة بالنموذج المحدد

اسم المتغير التابع والمستقل ونوع النموذج.

**Sales**

**Exponential**

### Model Summary

R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
.832	.692	.669	.256

The independent variable is Years.

### الجدول الرابع:

بعنوان **Model Summary** ويعطى معامل الارتباط ومربع معامل الارتباط

وايضا مربع معامل الارتباط المصحح وخطأ التقدير.

### ANOVA

	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Regression	1.916	1	1.916	29.237	.000
Residual	.852	13	.066		
Total	2.767	14			

The independent variable is Years.

### الجدول الخامس:

بعنوان **ANOVA** ويعطى تحليل التباين لنموذج الانحدار المحدد ( الانحدار الآسي) ونجد أن الانحدار معنوي.

### Coefficients

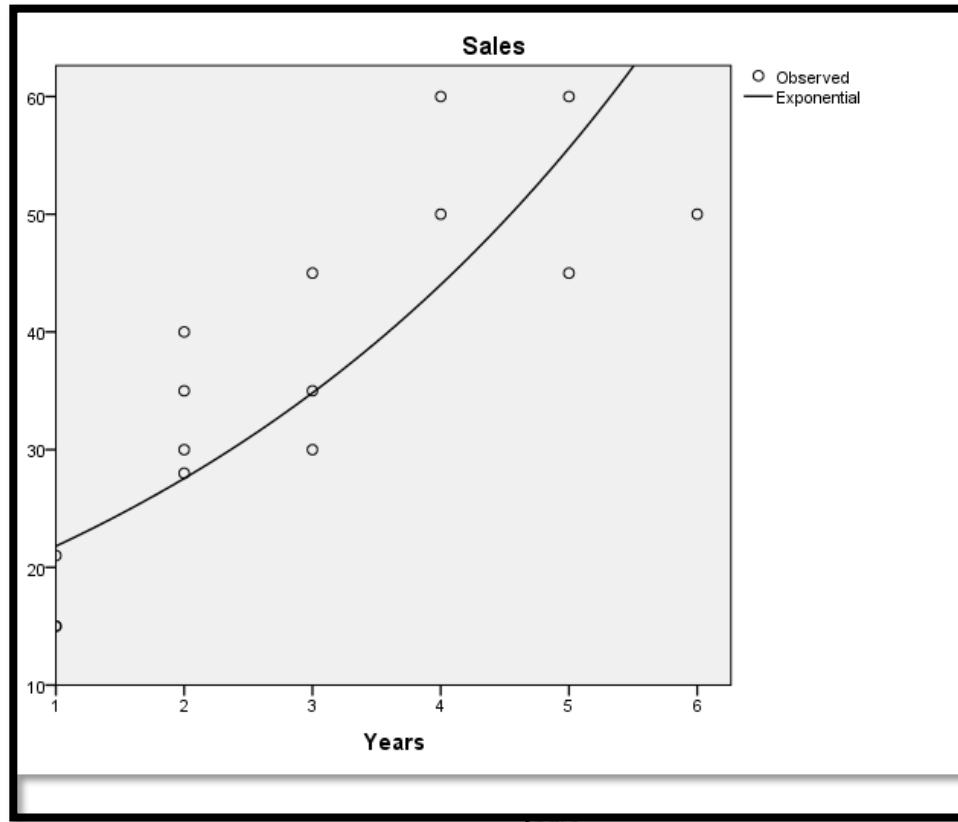
	Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients	t	Sig.
	B	Std. Error	Beta		
Years	.234	.043	.832	5.407	.000
(Constant)	17.250	2.470		6.983	.000

The dependent variable is ln(Sales).

### الجدول السادس:

بعنوان **Coefficients** ويعطى قيم معاملات نموذج الانحدار ومعنوية كل معامل على حده.

$$sales = 17.25 e^{0.23419 \text{ years}}$$



**الشكل البياني:** شكل الانتشار للبيانات والمنحنى المقدر للبيانات من نموذج الانحدار.

- بالعودة للملف regression.sav نجد أن الحزمة قد أضفت بعض المتغيرات الجديده

بالعودة الى ملف البيانات سنجد اضافة اربعة اعمدة

القيم المقدرة للمتغير Sales من النموذج  
مثلا اول قيمة =  $17.25e^{0.23419} (1)$

الايخطاء  
اول خطأ =  $15 - 21.80191$

\*multi regression.sav [DataSet1] - IBM SPSS Statistics Data Editor

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

19 : ERR\_1

	Sales	Temp	Years	FIT_1	ERR_1	LCL_1	UCL_1
1	15	21	1	21.80191	-6.80191-	11.97615	39.68914
2	15	18	1	21.80191	-6.80191-	11.97615	39.68914
3	21	22	1	21.80191	-.80191-	11.97615	39.68914
4	28	24	2	27.55451	.44549	15.46236	49.10317
5	30	25	2	27.55451	2.44549	15.46236	49.10317
6	35	25	2	27.55451	7.44549	15.46236	49.10317
7	40	26	2	27.55451	12.44549	15.46236	49.10317
8	35	34	3	34.82499	.17501	19.67170	61.65099
9	30	25	3	34.82499	-4.82499-	19.67170	61.65099
10	45	38	3	34.82499	10.17501	19.67170	61.65099
11	50	40	4	44.01383	5.98617	24.64885	78.59263
12	60	41	4	44.01383	15.98617	24.64885	78.59263
13	45	39	5	55.62723	-10.62723-	30.43852	101.66031
14	60	37	5	55.62723	4.37277	30.43852	101.66031
15	50	40	6	70.30492	-20.30492-	37.10312	133.21740

الحدود العليا والدنيا لفترات الثقة  
للمتغير التابع عند كل قيمة للمستقل



## المراجع

- ١) ابو سريع، رضا. (٢٠٠٤). تحليل البيانات باستخدام برنامج spss ،دار الفكر، عمان.
- ٢) البشير، سعد. (٢٠٠٣)، دليلك الى البرنامج الاحصائي spss ،المعهد العربي للتدريب والبحوث الاحصائية، العراق،
- ٣) الاختبارات الاحصائية البارامترية واللابارامترية باستخدام SPSS الاصدار السابع عشر ، د.سوسن ابراهيم أبو العلا شلبي، جامعة الملك سعود
- ٤) الارتباط والانحدار د. كامل أبو زاهر ، الجامعة الاسلامية - غزة
- ٥) -بعض المعادلات الإحصائية المستخدمة في تحديد عينة البحث، الهزاع، هزاع محمد. فسيولوجيا الجهد البدني: الأسس النظرية والإجراءات العملية للقياسات الفسيولوجية. الفصل الرابع. كتاب مقدم للنشر.
- ٦) Multiple Regression, Abdelfatah Mustafa, Mansuora University

[http://www.nca.umich.edu/sample\\_size\\_chart](http://www.nca.umich.edu/sample_size_chart)

<http://www.surveysystem.com/sscalc.htm>