



المملكة العربية السعودية

جامعة الملك سعود

كلية العلوم الإدارية

مركز البحوث

استخدام برامج SAS في معالجة مسائل الانحدار الخطي البسيط

اعداد

الدكتور محمد عبد الحميد النطفجي
قسم الأساليب الكمية

الرياض

١٤٠٢ - ١٩٨٢ م

جامعة الملك سعود
كلية العلوم الادارية
مركز البحوث

استخدام برامج (SAS)
في
معالجة مسائل
الانحدار الخطي البسيط

اعداد
الدكتور محمد عبدالحميد النطفجي
قسم الاساليب الكمية

الرياض
١٤٠٢ — ١٩٨٢ م

بسم الله الرحمن الرحيم

مقدمة

في الجزء الاول من سلسلة استخدام برامج SAS عالجتنا المواضيع التي يتضمنها منهاج طرق كمية (٢) . وفي هذا الجزء ، الثاني ، نعالج موضوعا له استخدامات كثيرة وخاصة في المجالات الادارية والاقتصادية وهو الانحدار الخطي البسيط والارتباط . وقد غطينا الموضوع من الجوانب النظرية والعملية ، حيث عرضنا القوانين واستخداماتها وتفسير نتائجها ، وركزنا على شرح مخرجات SAS التي تعالج الانحدار الخطي البسيط وكذلك الاوامر المستخدمة في هذا المجال .

يمكن ان يكون هذا المؤلف مرجعا مساعدا لبعض مقررات تخصص الاساليب الكمية بكلية العلوم الادارية .

والله الموفق .

محرم ١٤٠٣ .

محمد عبد الحميد النطفجي

الانحدار البسيط والانحدار المتعدد .

ان تحليل الانحدار هو اداة احصائية تستخدم العلاقة بين متغيرين كميين اثنين أو أكثر بحيث نستطيع التنبؤ بالقيمة التي يأخذها متغير بدلالة المتغير الأخر أو المتغيرات الأخرى .

فاذا قام قسم التسويق باحدى الشركات بتحديد العلاقة بين مصاريف الدعاية وحجم المبيعات ، فباستطاعة هذا القسم استخدام تحليل الانحدار للتنبؤ بحجم المبيعات لمصاريف دعاية معينة . وكمثال اخر ، لنفترض أننا سحبنا عينة من عائلات تسكن مدينة معينة وجمعنا معلومات من هذه العائلات عن انفاقها الشهري ودخلها الشهري وعدد افرادها وادخارها . تحليل الانحدار يمكننا من دراسة العلاقة بين الانفاق الشهري والعوامل الأخرى (الدخل والادخار وعدد الافراد) .

عندما تتعلق الدراسة بمتغيرين فقط نتحدث عن الانحدار البسيط كما هو الحال في المثال الاول . وعندما تشمل الدراسة اكثر من متغيرين نتحدث عن الانحدار المتعدد كما هو الحال في المثال الثاني .

الانحدار الخطي والانحدار المنحني .

اذا كانت العلاقة بين متغيرين يمكن وصفها بخط مستقيم فننتحدث عن الانحدار الخطي . واذا كان من الأفضل وصف هذه العلاقة بمنحني فنسمي ذلك بالانحدار المنحني .

سنناقش في هذا الموء لف مسائل الانحدار الخطي البسيط .

العلاقة التابعية بين متغيرين :

تستخدم صيغة رياضية للتعبير عن العلاقة التابعية بين متغيرين . فاذا كانت X المتغير المستقل و Y المتغير التابع فالعلاقة التابعية بين هذين المتغيرين تأخذ الشكل التالي :

$$Y = f(X)$$

حيث التابع f يشير الى القيمة التي تأخذها Y بدلالة X

مثال رقم (١) :

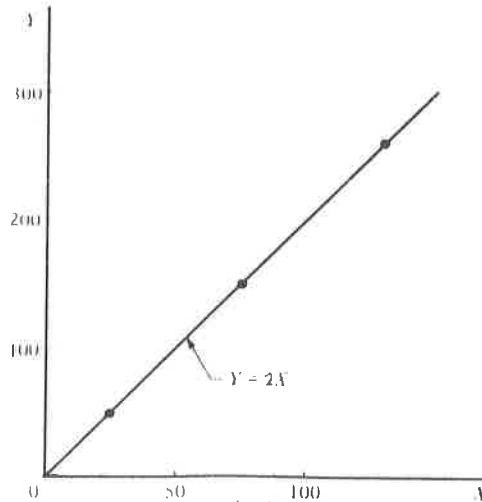
لنفترض ان شركة تنتج مصابيح كهربائية ، وتبيع المصباح الواحد بسعر ثابت وقدره ريالان . فاذا رمزنا ب Y لمبيعات الشركة بالريالات وب X لعدد المصابيح المباعة ، فيمكن استخدام المعادلة التالية للتعبير عن هذه العلاقة :

$$Y = 2X,$$

هذه العلاقة التابعية مبينة بالشكل رقم (١) فبموجب هذه العلاقة نستطيع ان نحدد وبشكل دقيق الريالات التي ستحصل عليها الشركة بمجرد معرفة عدد المصابيح المباعة .

<u>عدد المصابيح المباعة</u>	<u>المبيعات بالريالات</u>
75	150
25	50
130	260

المبيعات بالريالات



شكل رقم (١)

مثال رقم (٢) :

لنفترض ان مؤسسة لتأجير السيارات ، تؤجر السيارة الواحدة حسب

ما يلي :

- تأخذ 8 ريالاً خدمة مقطوعة مهما كانت المسافة المقطوعة .
 - تتقاضى 0.15 ريالاً عن كل كيلومتر .
- فاذا رمزنا ب :

Y للمبلغ الذي يجب على المستأجر دفعه بالريالات

X للمسافة المقطوعة بالكم .

فيمكننا وضع المعادلة التالية :

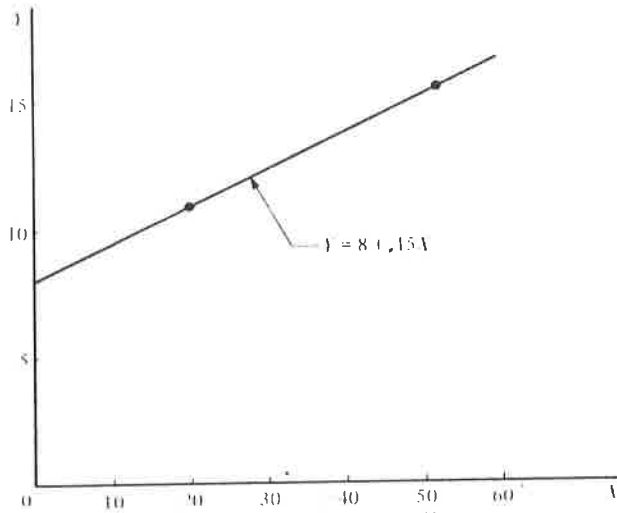
$$Y = 8 + 0.15X,$$

هذه العلاقة التابعية مبينة بالشكل رقم (٢) والمبالغ المدفوعة من قبل مستأجرين

يمكن ان تكون :

<u>المسافة بالكم</u>	<u>الاجرة بالريالات</u>
20	11.00
51	15.65

الاجرة بالريالات



المسافة بالكم
شكل رقم (٢)

العلاقة الاحصائية بين متغيرين .

ان العلاقة الاحصائية بين متغيرين ليست تامة كالعلاقة التابعة . فبشكل عام ، المشاهدات في العلاقة الاحصائية لاتقع دائما فوق الخط الذي يصف العلاقة بين متغيرين .

مثال رقم (٣) :

تنتج احدى الشركات قطع تبديل . و انتاجها الشهري يتناسب مع حاجة السوق . والجدول رقم (١) يبين عدد الوحدات المنتجة في كل وجبه شهريه وعدد العمال الساعية **man-hours** التي استخدمت في كل وجبة شهرية في ظروف انتاج متشابهة .

لنعتبر العمال الساعية كمتغير تابع Y

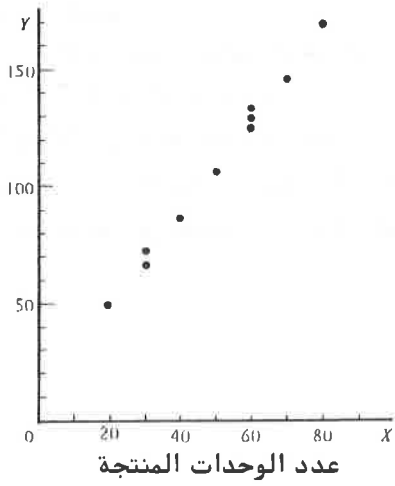
وعدد الوحدات المنتجة بالوجبة كمتغير مستقل X

الرسم مبين بالشكل رقم (٣)

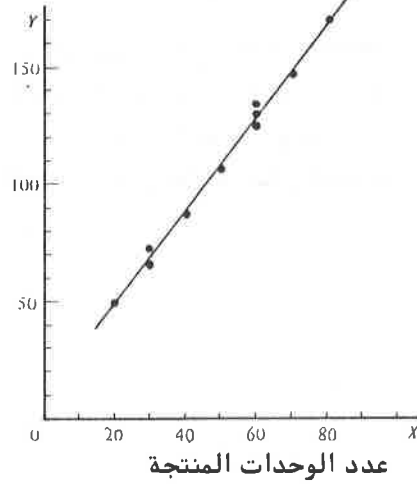
جدول رقم (١)

الوجبة الانتاجية	عدد الوحدات المنتجة بالوجبة	العمال الساعيه
	<u>X</u>	<u>Y</u>
1	30	73
2	20	50
3	60	128
4	80	170
5	40	87
6	50	108
7	60	135
8	30	69
9	70	148
10	60	132

عمال ساعيه (a)



عمال ساعيه (b)



شكل رقم (٣)

من الشكل (٣ - a) نلاحظ انه يوجد علاقة بين المتغيرين المدروسين . فكلما ازداد عدد الوحدات المنتجة يزداد عدد العمال الساعية . ولكن العلاقة ليست تامة . فيوجد انتشار بالنقاط حيث يلاحظ بعض التشتت في العمال الساعية مما يشير الى ان هذا المتغير لا يتأثر فقط بعدد الوحدات المنتجة . ونظرا لانتشار النقاط في العلاقة الاحصائية فاننا نسمي الشكل (٣ - a) بشكل الانتشار . وكل نقطة في شكل الانتشار تمثل مشاهدة .

في الشكل (٣ - b) انشأنا خطا مستقيما يصف العلاقة الاحصائية بين العمال الساعية وعدد الوحدات المنتجة . ويشير هذا الخط الى الاتجاه العام الذي تتغير بموجبه العمال الساعية تبعا للتغيرات في عدد الوحدات المنتجة . ونلاحظ من الشكل ان اكثر النقاط لاتقع على الخط المرسوم . ورغم ذلك فان العلاقة الاحصائية تعتبر ذات فائدة كبيرة بالرغم من ان ليس لها نفس دقة العلاقة النابعة .

استخدامات تحليل الانحدار .

يستخدم تحليل الانحدار في ثلاثة اغراض رئيسية :

- (١) الوصف .
- (٢) المراقبة .
- (٣) التنبؤ .

ففي مثالنا السابق (رقم ٣) : معرفة العلاقة بين عدد الوحدات المنتجة والعمال الساعية المستخدمة في الماضي يسمح للادارة بالتنبؤ بعدد العمال الساعية اللازمة لانتاج عدد محدد من الوحدات وذلك بهدف تقدير التكاليف وجدولة الانتاج . وبعد الانتهاء من عملية الانتاج فان الادارة تستطيع مقارنة العمال الساعية المستخدمة فعلا مع المتنبأ بها بهدف المراقبة الادارية .

الشكل العام لنموذج الانحدار الخطي البسيط بين متغيرين .

الشكل العام لنموذج الانحدار الخطي البسيط بين متغيرين كالتالي :

$$Y_i = A + B X_i + e_i \quad (I)$$

حيث :

Y_i	:	قيمة المتغير التابع في الملاحظة i
B, A	:	ثوابت
X_i	:	قيمة المتغير المستقل في الملاحظة i
e_i	:	خطأ عشوائي
i	:	$1,2,\dots,n$

نقول عن النموذج (I) بأنه بسيط وخطي بالنسبة للثوابت وخطي بالنسبة للمتغير المستقل . فهو بسيط لأنه يوجد متغير تابع واحد . وخطي بالثوابت لأنه لا يحوى على ثوابت تظهر بشكل أسي أو مضروب بثابت آخر أو مقسوما عليه ، وخطي بالنسبة للمتغير التابع لأنه متغير من الدرجة الاولى . ويطلق على هذا النموذج ايضا " نموذج من الدرجة الاولى " .

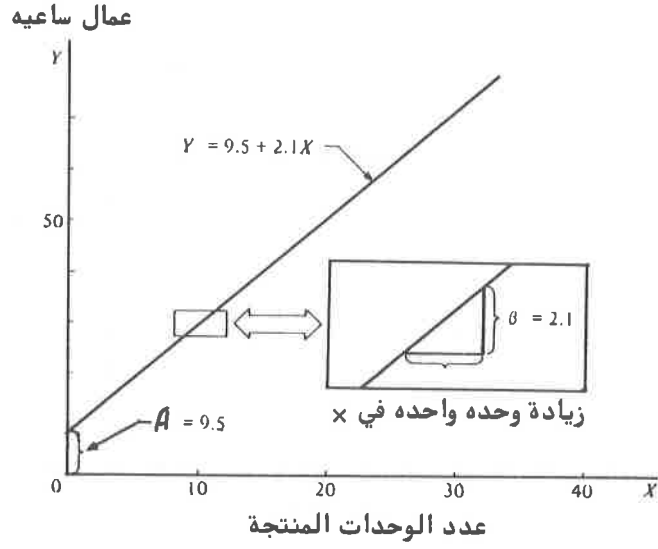
معنى ثوابت الانحدار .

ان A و B في نموذج الانحدار (I) يسميان ثابتا الانحدار . B هي ميل خط الانحدار ، وتشير الى التغير المتوسط للمتغير التابع Y عندما يزداد المتغير المستقل X وحدة واحدة . الثابت A هو قيمة Y عندما X تساوى الصفر .

بفرض اننا حصلنا على المعادلة التالية التي تصف العلاقة بين عدد الوحدات المنتجة والعمال الساعية للمثال رقم (٣) :

$$Y = 9.5 + 2.1 X$$

معنى A و B موضح بيانيا بالشكل رقم (٤) .



شكل رقم (٤)

تقدير معادلة الانحدار .

عادة لانعرف قيمة الثابتين A و B في النموذج (I) ونلجأ الى تقديرهما من بيانات عينة . هناك طريقتان للحصول على بيانات العينة:
اجراء تجربة او القيام بمسح .

بعد سحب العينة وحصولنا على البيانات اللازمة منها ، تعرض هذه البيانات
بجدول خاص .

مثال رقم (٤) :

يرغب قسم التسويق في شركة GLMZ بدراسة العلاقة بين حجم المبيعات ومصاريف الدعاية . وفي سبيل ذلك جمع البيانات المعروضة بالجدول رقم (٢) .

جدول رقم (٢)

حجم المبيعات (بآلاف الريالات) Y	مصاريف الدعاية (بآلاف الريالات) X
40	5
50	7
60	10
65	12
70	15
80	20
92	25
100	30

من شكل الانتشار لبيانات الجدول السابق والمعرض في الصفحة (٣٨) نلاحظ انه يمكننا تقدير علاقة جيدة بين المتغير X (مصاريف الدعاية) والمتغير Y (حجم المبيعات) برسم خط مستقيم . وبشكل عام جميع أنواع العلاقات ممكنة ولكن أبسطها وأكثرها استخداما هي العلاقة الخطية بين متغيرين فإذا تبين لنا من شكل الانتشار ان العلاقة بين المتغيرين يمكن تمثيلها بخط مستقيم ، فان الخطوة التالية هي ايجاد معادلة هذا الخط .

لقد رأينا الشكل العام لنموذج الانحدار الخطي البسيط بين متغيرين وبالنسبة لمثالنا الحالي فان العلاقة الخطية بين مصاريف الدعاية وحجم المبيعات

تكون معادلة من الشكل التالي :

$$\hat{Y} = a + b X$$

المشكلة الان هي كيف نحصل على أفضل خطأ أو أفضل توفيق . بعبارة اخرى نريد تحديد قيمتي a و b بشكل تكون فيه نقاط الانتشار أقرب ما يمكن الى ذلك الخط . في هذه الحالة سيكون لدينا اختلافات بين القيم المشاهدة Y والقيمة الموافقة لها والمحسوبة من الخط المستقيم . سنرمز للقيم المقدرة بـ \hat{Y} لقيمة معطاة لـ X ونلاحظ أيضا ان البيانات حصلنا عليها من عينة وبالتالي فان الخط الذي سنحصل عليه هو تقدير لخط الانحدار للمجتمع الاحصائي :

$$Y = A + B X$$

بكلمة أخرى \hat{Y} هي تقدير لـ Y و a هي تقدير لـ A و b هي تقدير لـ B ومنه فان خطأ انحدار Y على X هو $\hat{Y} = a + b X$ هو خط للتقدير المتوسط لقيمة Y بدلالة X .

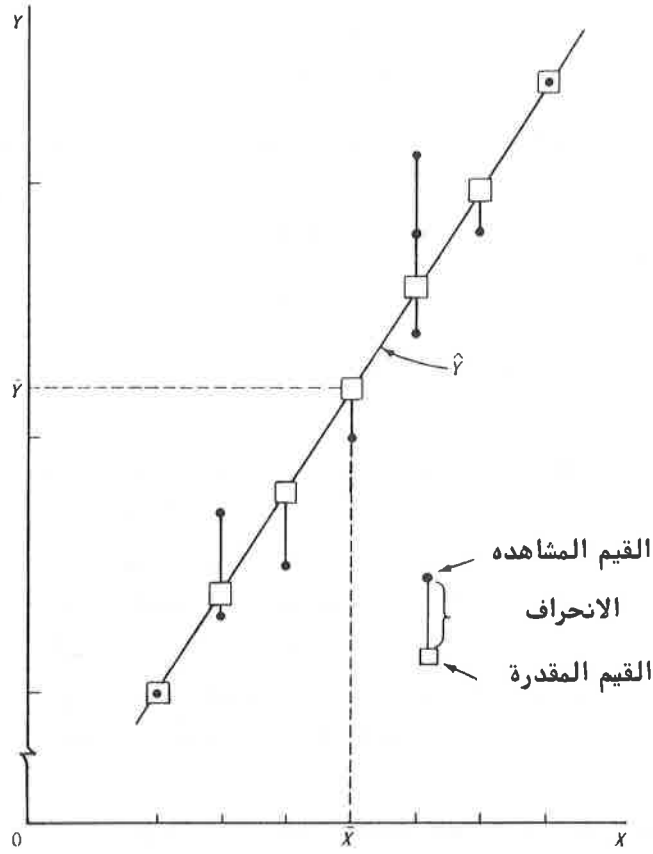
ان الفرق بين القيم المشاهدة Y والقيم المقدرة \hat{Y} يسمى الخطأ أو الانحراف أو الباقي وسنرمز له بـ e ومنه فان :

$$e = Y - \hat{Y}$$

ان الاخطاء يمكن ان تكون موجبة أو سالبة أو مساوية للصفر كما هو موضح بالشكل رقم (٥) .

من أجل ايجاد معادلة أفضل خط لمجموعة نقاط نطبق طريقة المربعات الصغرى . طريقة المربعات الصغرى تعطي حدا أدنى لمجموع الانحرافات المربعة بين القيم المشاهدة Y والقيم المقدرة \hat{Y} وباستخدام الرموز ، نرغب الحصول على حد ادنى لـ :

$$\sum (Y - \hat{Y})^2 = \sum e^2$$



شكل رقم (٥)

طريقة المربعات الصغرى يمكن تطبيقها للحصول على خط انحدار لاكثر من متغيرين أو لاي منحنى آخر (كالقطع المكافئ أو المكعب أو الاسي) لمجموعة نقاط معطاه .

تحدد قيمتي a و b بشكل يكون فيه $\sum (Y - \hat{Y})^2$ حد أدنى بحل المعادلتين الطبيعيين التاليتين آنياً :

$$\begin{aligned}\sum Y &= Na + b\sum X \\ \sum XY &= a\sum X + b\sum X^2\end{aligned}$$

ومن هاتين المعادلتين حصلنا على الصيغتين التاليتين لاجاد قيمتي

a و b :

$$b = \frac{\sum XY - N\bar{X}\bar{Y}}{\sum X^2 - N(\bar{X})^2}$$

$$a = \bar{Y} - b\bar{X}$$

مثال رقم (٥) :

- من بيانات المثال رقم (٤) وباستخدام برامج SAS يطلب اليك
- اولا : رسم شكل الانتشار .
 - ثانيا : ايجاد معادلة خط انحدار Y على X
 - ثالثا : حساب القيمة القدرة للمبيعات (\hat{Y}) بدلالة مصاريف الدعاية المعطاه .
 - رابعا : تقدير حجم المبيعات اذا كانت مصاريف الدعاية ١٦٠٠٠ ريالاً .
 - خامسا : رسم خط الانحدار على شكل الانتشار .

يستطيع SAS ان ينفذ المطالب السابقة وفيما يلي سنقوم بشرح الاوامر اللازمة ومخرجاتها . (انظر : البرنامج صفحة ٣٧ ، والمخرجات في الصفحات من ٣٨ الى ٤١) .

اولا - رسم شكل الانتشار :

بعد ادخال البيانات اعطينا الاوامر التالية لرسم شكل الانتشار :

```
(1) PROC PLOT;  
    PLOT Y * X = '*' / HAXIS = 0 10 20 30  
        VAXIZ = 0 20 40 60 80 100;  
    TITLE SCATTER DIAGRAM OF THE DATA OF EXAMPLE 4;
```


- PROC PLOT

• أمر للقيام بالرسم

- PLOT Y * X

• أمر برسم Y على المحور الرأسي و X على المحور الافقي

.-='*'

• أمر باستخدام الاشارة* لتعيين النقاط على الرسم (يمكن استخدام أى اشارة أو

حرف آخر).
- HA X IS = 0 10 20 30

• أمر بتقسيم المحور الافقي الى الاقسام التالية :

0 10 20 30

• (يمكن تقسيم المحور الافقي بالشكل الذى يتناسب مع طبيعة البيانات المعطاه)

- VAXIS = 0 20 40 60 80 100

• أمر بتقسيم المحور الرأسي الى الاقسام التالية :

0 20 40 60 80 100

• (يمكن تقسيم المحور الرأسي بالشكل الذى يتناسب مع طبيعة البيانات المعطاه)

- TITLE SCATTER DIAGRAM OF THE DATA OF EXAMPLE 4;

• TITLE أمر باعطاء عنوان للشكل والعبارة التالية بعده هي العنوان الذى

اخترناه للرسم (يمكن اعطاء العبارة التي تتناسب مع الشكل)

بالاضافة الى الامر السابق أعطينا في البرنامج مايلي :

(2) LABEL Y = VOLUME OF SALES

X = ADV ERTISING EXPENDITURES;

• هذا الامر لاعطاء تسمية للمحاور • فقد سمينا :

المحور الرأسي VOLUME OF SALES (حجم المبيعات)

والمحور الافقي ADVERTISING EXPENDITURE (مصاريف الدعاية)

• (يمكن اعطاء التسميات المناسبة بما لايزيد عن اربعين اشارة في السطر)

شكل الانتشار معروض في صفحه (٣٨)

ثانياً = ايجاد معادلة خط انحدار Y على X .

نستطيع الحصول على معادلة خط انحدار Y على X من مخرجات الامر التالي :

```
(3) PROC GLM;  
MODEL Y = X ;
```

معنى هذا الامر كالتالي :

- PROC GLM

هو أمر لحساب المقاييس المختلفة للانحدار الخطي

- MODEL Y = X

الانحدار المطلوب هو Y على X (يمكن مثلاً طلب الانحدار X

على Y عند ذلك يكتب : MODEL X=Y)

مخرجات هذا الامر معروضة بالصفحة (٣٩) .

قيمة الثوابت وارادة تحت عنوان ESTIMATE وهي :

(4) a = 34.23901099

(5) b = 2.28296703

ومنه فان معادلة خط انحدار Y على X تساوى :

$$\hat{Y} = 34.239 + 2.283 X \quad (II)$$

ثالثاً - حساب القيم المقدرة للمبيعات (\hat{Y}) بدلالة مصاريف الدعاية المعطاه .

نظراً لعدم امكانية استخدام الرمز \hat{Y} ضمن البرنامج فقد استعضنا عنها

بالرمز YP .

للحصول على القيم المقدرة لابد من تحديد النموذج أو المعادلة المطلوب

استخدامها . ولعدم التكرار فقد اضعنا امر حساب القيم المقدرة الى الامر الوارد في

الفقرة السابقة باعتباره النموذج الذي يجب استخدامه لحساب القيم المقدرة . هذا

الامر هو التالي :

```
(3) OUTPUT OUT=NEW PREDICTED = YP RESIDUAL = RESID ;
```

بموجب هذا الامر يقوم الحاسب بحساب القيم المقدرة (\hat{Y}) YP ولكن لا يظهرها . لاطهارها نعطي الاوامر التالية :

(6) PROC SORT;
BY YP;

(7) PROC PRINT;
By YP;

القيم المقدرة معروضة بالصفحة (٤٠) .

حيث :

YP المبيعات المقدرة بدلالة X المقابلة .

OBS رقم المشاهدة .

X مصاريف الدعاية .

Y حجم المبيعات الفعلية .

RESID انحراف YP عن Y (Y-YP = RESID = e)

رابعاً - تقدير حجم المبيعات اذا كانت مصاريف الدعاية ١٦٠٠٠ ريالاً .
باعتبار ان قيم X بالاف الريالات ، اذن :

$$X = 16$$

نبدل X بقيمتها بالمعادلة (II) فنحصل على :

$$\hat{Y} = 34.239 + 2.283 \times 16 = 70.767$$

خامساً - رسم خط الانحدار على شكل الانتشار .

لتنفيذ هذا الطلب أعطينا الامر التالي :

```
(8) PROC PLOT;  
    PLOT Y * X = '*' YP * = 'o' / OVERLAY HZERO VZERO;  
    TITLE SCATTER DIAGRAM OF THE DATA OF EXAMPLE 4;  
    TITLE 2 AND THE FITTED REGRESSION LINE;
```

- يمكن انشاء اكثر من رسم على صفحة واحدة وهذا ماقمنا به بهذا الطلب .
- PLOT Y * X = '*'
امر برسم Y على المحور الرأسي و X على المحور الافقي . واستخدام
الاشارة * لتعيين النقاط الخاصة ب Y و X .
- YP * X = 'o'
امر برسم YP على المحور الرأسي و X على المحور الافقي واستخدام
الحرف o لتعيين النقاط الخاصة ب YP و X . هذه النقاط تمثل خط
الانحدار المرسوم من المعادلة (II) .
- OVERLAY
امر بانشاء الرسمين على صفحة واحدة .
- HZERO
امر ببداية التقسيم على المحور الافقي من الصفر
- VZERO
امر ببداية التقسيم على المحور الرأسي من الصفر .
- TITLE SCATTER DIAGRAM OF THE DATA OF EXAMPLE 4
TITLE أمر باعطاء عنوان اول للرسم والعبارة التالية بعده هي
العنوان الاول المطلوب .
- TITLE 2 AND THE FITTED REGRESSION LINE
TITLE 2 امر باعطاء عنوان ثان للرسم والعبارة التالية بعده هي
العنوان الثاني المطلوب .
الرسم المطلوب معروض على الصفحه (٤١)

تقدير تباين معادلة الانحدار .

لقد أشرنا سابقا الى أن معادلة تقدير الانحدار :

$$\hat{Y} = a + b X$$

هي تقدير معادلة الانحدار للمجتمع الاحصائي .

$$Y = A + B X .$$

ان من أهداف معادلة التقدير ، هو تقدير قيمة Y بدلالة قيمة معطاه X . الثابتان a و b مقدران من بيانات عينة . واذا كنا سنستخدم معادلة التقدير لتقدير قيمة Y في المستقبل بدلالة قيمة معطاه X ، فإننا نرغب بمعرفة مدى الثقة بـ \hat{Y} (القيمة المقدرة لـ Y) وبكلمة أخرى نريد معرفة جودة معادلة التقدير لتوفيق مجموعة النقاط المشاهدة .

لقد لاحظنا أننا عندما حددنا قيمتي الثابتين a و b لمعادلة التقدير فإن المعيار الذي اتخذناه هو أن يكون مجموع مربعات الانحرافات $\sum (Y - \hat{Y})^2$ حد أدنى . فاذا كان $\sum (Y - \hat{Y})^2$ يساوى الصفر فان جميع نقاط الانتشار ستقع على خط الانحدار وهذا يعني ان العلاقة تابعة بين X و Y . ولكن لسوء الحظ القرارات الادارية في معظم الاحيان تتخذ بحالة عدم التأكد . وهكذا فعلياً أن نتعلم كيف يمكن اتخاذ القرارات بحالة عدم التأكد . فاذا استخدمنا \hat{Y} كتقدير لـ Y فإننا نرغب بمعرفة مدى الثقة بـ \hat{Y} . للجواب على هذا التساؤل نقوم بحساب الخطأ المعياري للتقدير :

$$S_{y.x} = \sqrt{\frac{\sum (Y - \hat{Y})^2}{N - 2}}$$

حيث :

$S_{y.x}$: الخطأ المعياري للتقدير .

N : عدد المشاهدات او حجم العينة .

فكلما اقتربت نقاط الانتشار من خط الانحدار كلما كانت قيمة الخطأ المعياري للتقدير

$S_{y.x}$ اصغر .

ولفهم الخطأ المعياري للتقدير سنقوم فيما يلي بتحديد القيم التالية:

مجموع المربعات SSTO

مجموع مربعات انحرافات القيم المشاهدة Y عن وسطها الحسابي

\bar{Y} نرمز له ب SSTO ونعرفه كالتالي :

$$SSTO = \sum (Y - \bar{Y})^2$$

مجموع المربعات للانحدار SSR

مجموع مربعات انحرافات القيم المقدرة \hat{Y} عن الوسط الحسابي

\bar{Y} نرمز له ب SSR ونعرفه كالتالي :

$$SSR = \sum (\hat{Y} - \bar{Y})^2$$

مجموع مربعات الاخطاء SSE

انحرافات القيم المشاهدة Y عن القيم المقدرة الموافقة \hat{Y} نرمز

له ب SSE نعرفه كالتالي :

$$SSE = \sum (Y - \hat{Y})^2$$

ومما سبق نستطيع أن نحدد العلاقة بين القيم المذكورة على الشكل التالي:

$$SSTO = SSR + SSE$$

أو

$$\sum (Y - \bar{Y})^2 = \sum (\hat{Y} - \bar{Y})^2 + \sum (Y - \hat{Y})^2$$

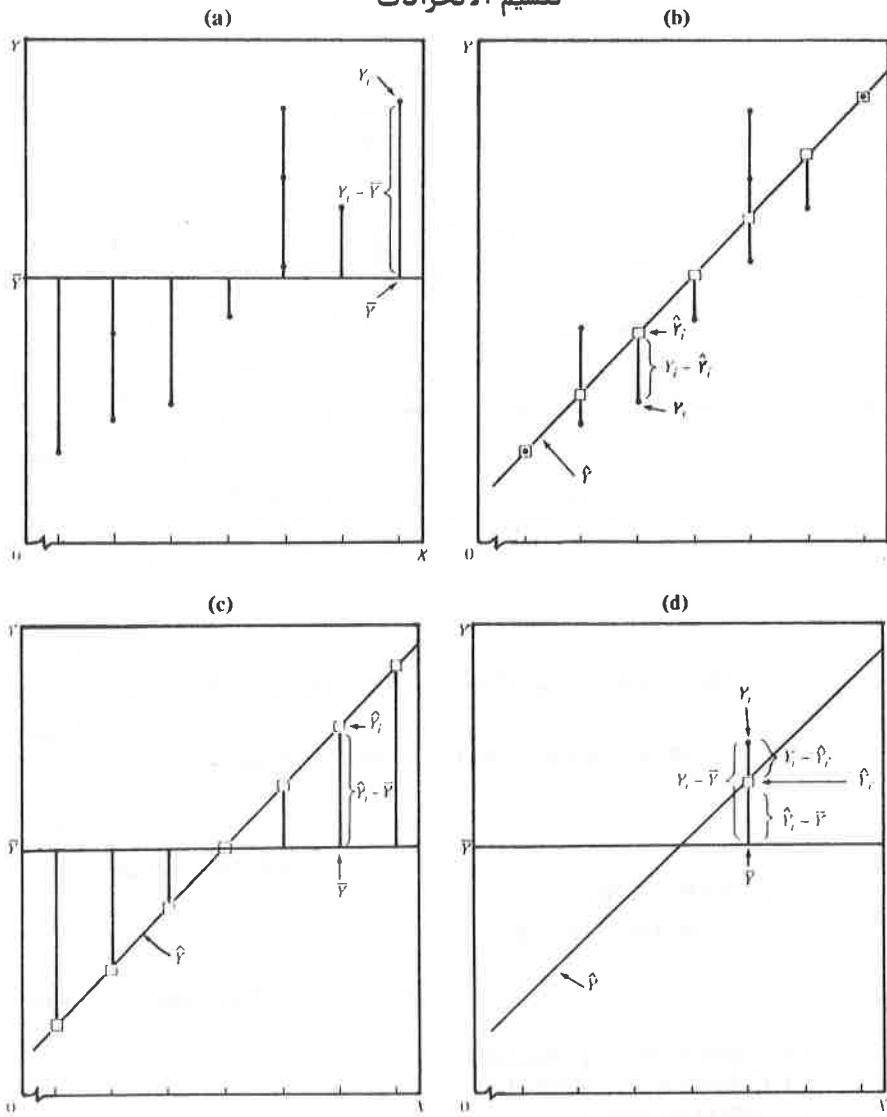
الجدول التالي يبين تقسيم مجموع المربعات ودرجات الحرية المقابلة لكل

مجموع حيث N عدد المشاهدات أو حجم العينة

مصدر الانحراف	مجموع المربعات	درجات الحرية
SSR	$\sum (\hat{Y} - \bar{Y})^2$	1
SSE	$\sum (Y - \hat{Y})^2$	N-2
SSTO	$\sum (Y - \bar{Y})^2$	N -1

الشكل رقم (٦) يبين تقسيم الانحرافات بالرسم

تقسيم الانحرافات



شكل رقم (٦)

بقسمة مجموع المربعات على عدد درجات الحرية المقابل نحصل على متوسط المربعات ، ومنه فان :

- متوسط المربعات للانحدار MSR يساوى :

$$MSR = \frac{SSR}{1}$$

- متوسط مربعات الاخطاء MSE يساوى :

$$MSE = \frac{SSE}{N-2}$$

التباين المقدر لمعادلة الانحدار هو متوسط مربعات الاخطاء ، أى :

$$MSE = \frac{SSE}{N-2} = \frac{\sum (Y - \hat{Y})^2}{N-2}$$

الجذر التربيعي الموجب للتباين المقدر لمعادلة الانحدار يسمى الخطأ

المعيارى للتقدير ، أى :

$$S_{y.x} = \sqrt{MSE} = \sqrt{\frac{\sum (Y - \hat{Y})^2}{N-2}}$$

مثال رقم (٦) :

لبيانات التمرين رقم (٤) وباستخدام برامج SAS يطلب اليك ايجاد

قيم مايلى :

$$S_{y.x} , MSE , MSR , SSTO , SSE , SSR$$

الحل :

من مخرجات الامر :

```
(3) PROC GLM;  
MODEL Y = X;
```

نحصل على القيم المطلوبة وهي كالتالى :

- (9) SSR = 2845.71840659
- (10) SSE = 62.15659341
- (11) SSTO = 2907.875
- (13) MSR = 2845.71840659
- (14) MSE = 10.35943223
- (15) $S_{y.x}$ = 3.21860719

ملاحظة : القيم الواردة تحت عنوان DF (١٢) هي درجات الحرية المقابلة لتقسيم المربعات .

انشاء حدى ثقة للقيم المتنبأ بها .

في عديد من المسائل التجارية والاقتصادية من المهم التنبؤ بقيمة Y لقيمة معطاه ل X . ففي مثالنا السابق قد يرغب قسم التسويق بالتنبؤ بحجم المبيعات اذا بلغت مخصصات الانفاق على الدعاية . ع الف ريالاً . فكيف ننشئ حدى الثقة للمبيعات ؟

لانشاء حدى ثقة لقيمة Y المتنبأ بها يجب اولاً حساب الخطأ المعياري

$$M_{y,x} = S_{y,x} \sqrt{1 + \frac{1}{N} + \frac{(X - \bar{X})^2}{\sum (X - \bar{X})^2}}$$

لعينة معطاة من الحجم N ولقيمة معطاة ل X فان ٩٥٪ حدى ثقة للقيمة المتنبأ بها ل Y نحصل عليهما على الشكل التالي :

$$\hat{Y} \pm t_{0.025} M_{y,x}$$

حيث :

$$\hat{Y} = a + bx$$

اذا كنا نرغب بالحصول على ٩٩٪ او ٩٠٪ حدى ثقة فاننا نستبدل

$$t_{0.025} \text{ بـ } t_{0.005} \text{ او } t_{0.05} \text{ على التوالي .}$$

نحصل على قيم t من جدول توزيع t والمعروض بالملحق رقم (٢) .

مثال رقم (٧) :

بالإشارة الى بيانات التمرين رقم (٤) انشئ ٩٥٪ حدى ثقة للمبيعات المحتملة اذا بلغت مخصصات الانفاق على الدعاية ٤٠ الف ريالاً .

الحل :

من حل المثال رقم (٥) اوجدنا معادلة التقدير لبيانات التمرين رقم (٤)

وكانت كالتالي :

$$\hat{Y} = 34.239 + 2.283 X$$

المبيعات المحتملة اذا بلغت مخصصات الانفاق على الدعاية ٤٠ الف ريالاً تساوى :

$$\hat{Y} = 34.239 + 2.283 \times 40 = 125.559$$

الخطأ المعياري للتنبؤ نحصل عليه من القانون :

$$M_{y.x} = S_{y.x} \sqrt{1 + \frac{1}{N} + \frac{(X - \bar{X})^2}{\sum (X - \bar{X})^2}}$$

بتبديل الرموز بقيمها ، نحصل على مايلي :

$$\begin{aligned} M_{y.x} &= 3.2186 \sqrt{1 + \frac{1}{8} + \frac{(40 - 15.5)^2}{546}} \\ &= 3.2186 \times 1.4914 \\ &= 4.8 \end{aligned}$$

حيث :

حجم العينة $N = 8$

$$\bar{X} = \frac{\sum X}{N} = 15.5$$

$$\sum (X - \bar{X})^2 = 546$$

الوسط الحسابي لـ X .
مجموع مربعات انحرافات X عن وسطها الحسابي .

من جدول توزيع t في الملحق نلاحظ ان قيمة t اذا كان عدد درجات الحرية 6 ، $(N-2 = 8-2)$ والاحتمال ٩٥% تساوى :

$$t_{0.025} = 2.447$$

ومنه فان حدى الثقة المطلوبين هما :

$$\hat{Y} - 2.447 M_{y.x}$$

$$Y + 2.447 M_{y.x}$$

أو

$$125.559 - 2.447 (4.8) = 113.8134$$

$$125.559 + 2.447 (4.8) = 137.3046$$

أى اذا بلغت مخصصات الدعاية ٤٠ الف ريالاً فباحتمال ٩٥% سيتراوح حجم المبيعات بين 113.8134 و 137.3046 الف ريال .

انشاء حدى ثقة لـ A و B .

سبق وقلنا ان a هي تقدير لـ A و b تقدير لـ B . والسؤال المطروح الان هو اذا كنا قد قدرنا قيمتي A و B من عينة بحجم معين فما هو مدى الثقة بهذه التقديرات ؟ الاجابة على هذا السؤال يمكن أن تكون بانشاء حدى ثقة لـ A و B باحتمال معين ٩٥% أو ٩٩% . الخ .

لانشاء حدى الثقة لـ A و B فاننا نفترض أن الاخطاء مستقلة وموزعة بشكل طبيعي وبالتالي فان توزيعات المعاينة للتقديرات المختلفة لـ A و B ستكون موزعة بشكل طبيعي .

أولا - الخطأ المعياري لتقدير A .

سنرمز للخطأ المعياري لتقدير A بـ S_a ويساوى :

$$S_a = \sqrt{(s_a)^2}$$

حيث :

$$(S_a)^2 = \text{MSE} \frac{\sum X^2}{N \sum (X - \bar{X})^2}$$

ثانيا - حدى ثقة ل A

باحتمال ٩٥% نحصل على حدى ثقة ل A من الصيغة التالية :

$$P \left[-t_{0.025} \leq \frac{a - A}{S_a} \leq t_{0.025} \right] = 0.95$$

أو

$$P \left[a - t_{0.025} (S_a) \leq A \leq a + t_{0.025} (S_a) \right] = 0.95$$

ومنه ، فان حدى الثقة ل A باحتمال ٩٥% هما :

$$a - t_{0.025} (S_a)$$

و

$$a + t_{0.025} (S_a)$$

وإذا كان هناك حالات تقتضي انشاء حدى ثقة باحتمال ٩٩% أو ٩٠% فاننا

نستبدل $t_{0.025}$ بـ $t_{0.005}$ أو $t_{0.05}$ على التوالي .

ثالثا - الخطأ المعياري ل B .

سنرمز للخطأ المعياري لتقدير B بـ S_b ويساوى :

$$S_b = \sqrt{(S_b)^2}$$

حيث :

$$(S_b)^2 = \frac{\text{MSE}}{\sum (X - \bar{X})^2} = \frac{\text{MSE}}{\sum X^2 - \frac{(\sum X)^2}{N}}$$

رابعا - حدى ثقة ل B .

باحتمال ٩٥% نحصل على حدى ثقة ل B من الصيغة التالية :

$$P \left[-t_{0.025} \leq \frac{b - B}{S_b} \leq t_{0.025} \right] = 0.95$$

ومنه فان حدى الثقة ل B باحتمال ٩٥٪ هما :

$$b - t_{0.025} (S_b)$$

و

$$b + t_{0.025} (S_b)$$

واذا كان هناك حالات تقتضي انشاء حدى ثقة باحتمال ٩٩٪ أو ٩٠٪ فاننا نستبدل $t_{0.025}$ بـ $t_{0.005}$ و $t_{0.05}$ على التوالي .

مثال رقم (٨) :

بالاشارة الى بيانات التمرين رقم (٤) وباستخدام برامج SAS يطلب

اليك :

(١) حساب الخطأ المعياري لـ a و b

(٢) انشاء حدى ثقة لـ A و B

الحل :

من مخرجات الامر :

```
(3) PROC GLM;  
MODEL Y = X;
```

نحصل على مايلي :

$$(16) S_a = 2.419353$$

$$(17) S_b = 0.13774367$$

من جدول توزيع t في الملحق نلاحظ أن قيمة t اذا كان عدد درجات الحرية (6 = 8-2) والاحتمال ٩٥٪ تساوى :

$$t_{0.025} = 2.447$$

ومنه فان حدى الثقة لـ A هي :

$$34.239 - 2.447 (2.419) = 28.319$$

$$34.239 + 2.447 (2.419) = 40.159$$

وهذا يعني أنه باحتمال ٩٥٪ فإن قيمة A ستتراوح بين 28.319 و 40.159 الف ريال .
أما حدى الثقة لـ B فيساويان :

$$2.283 - 2.447 (0.1377) = 1.946$$

$$2.283 + 2.447 (0.1377) = 2.62$$

وهذا يعني انه باحتمال ٩٥٪ فإن قيمة B ستتراوح بين 1.946 و 2.62 الف ريال .
وبعبارة أخرى فإنه باحتمال ٩٥٪ سيزداد حجم المبيعات بمقدار يتراوح بين 1.946 و 2.62 الف ريال كلما ازدادت مصاريف الدعاية بمقدار الف ريال .

اختبار B .

• ان $\frac{b - B}{S_b}$ لها توزيع t بدرجات حريه N-2 .

• اختبار B يمكن أن يجرى بالطريقة العادية باستخدام توزيع t .
يمكن صياغة الفرضية على الشكل التالي :

$$H_1 : B = 0$$

$$H_2 : B \neq 0$$

حيث :

H₁ : الفرضية الاولى ؛

H₂ : الفرضية الثانية .

بعد ذلك نحسب قيمة $| t_b^* |$ حيث :

$$| t_b^* | = \frac{b}{S_b}$$

ثم نقارن $|t_b^*|$ مع t الجدولية بمستوى دلالة α ($\alpha=1-p$) وعدد درجات حرية ($N-2$) على الشكل التالي :
إذا كان :

$$|t_b^*| \leq t(1 - \frac{\alpha}{2}; N-2) \rightarrow H_1$$

وإذا كان

$$|t_b^*| > t(1 - \frac{\alpha}{2}; N-2) \rightarrow H_2$$

مثال رقم (٩) :

بالإشارة الى بيانات التمرين رقم (٤) وباستخدام برامج SAS تحقق من أن B تساوى الصفر أم لا .
الحل :

من مخرجات الامر

```
(3) PROC GLM;  
MODEL Y = X;
```

نجد أن :

$$(18) |t_b^*| = 16.57$$

t الجدولية بمستوى دلالة 5% حرية 6 (8-2) تساوى :
(1-0.95) وعدد درجات

$$t_{0.025} = 2.447$$

الفرضية :

$$H_1 : B = 0$$

$$H_2 : B \neq 0$$

وبما أن :

$$|t_b^*| > t_{0.025}$$

أو

$$16.57 > 2.447$$

$$B \neq 0$$

فان

وذلك باحتمال ٩٥% .

أن القيمة $PR > |t|$ التي يعطيها SAS تجيب على السؤال التالي :
إذا كانت B فعلا تساوى الصفر فما هو احتمال الحصول على قيمة أكبر ل $|t_b^*|$ ؟
وهكذا فإن قيمة صغيرة لهذا الاحتمال تشير الى أن B لاتساوى الصفر وبالتالي فإن المتغير المستقل يساهم بشكل معتبر في النموذج .

مثال رقم (١٠) :
من مخرجات الامر

(3) PROC GLM;

MODEL Y = X ;

أوجد احتمال حصولنا على قيمة ل $|t_b^*|$ اكبر من 16.57 .

الحل :

$$(19) PR > |t_b| = 0.0001$$

وهذا يعني أن الاحتمال ضعيف جدا بالحصول على قيمة ل $|t_b^*|$

اكبر من 16.57 .

اختبار A .
ان $\frac{a - A}{S_a}$ لها توزيع t بدرجات حرية (N - 2) . اختبار

A يمكن ان يجرى بالطريقة العادية باستخدام توزيع t .
يمكن صياغة الفرضية على الشكل التالي :

$$H_1 : A = 0$$

$$H_2 : A \neq 0$$

حيث H_1 : الفرضية الاولى ؛

H_2 : الفرضية الثانية .

بعد ذلك نحسب قيمة $|t_a^*|$ ، حيث :

$$|t_a^*| = \frac{a}{S_a}$$

ثم نقارن $|t_a^*|$ مع t الجدولية بمستوى دلالة α ($\alpha = 1-p$)
وعدد درجات حرية $(N-2)$ ، على الشكل التالي :
إذا كان

$$|t_a^*| \leq t(1 - \frac{\alpha}{2}; N-2) \rightarrow H_1 \quad \text{وإذا كان}$$

$$|t_a^*| > t(1 - \frac{\alpha}{2}; N-2) \rightarrow H_2 \quad \text{مثال رقم (١١) :}$$

بالإشارة الى بيانات التمرين رقم (٤) وباستخدام برامج SAS تحقق
من أن A تساوى الصفر أم لا .
الحل :

من مخرجات الامر

(3) PROC GLM;

MODEL Y = X;

نجد ان :

(20) $|t_a^*| = 14.15$
الجدولية بمستوى الاله ٥% t
حرية 6 (8-2) تساوى :
وعدد درجات

$$t_{0.025} = 2.447$$

الفرضية :

$$H_1 : A = 0$$

$$H_2 : A \neq 0$$

وبما أن :

$$|t_a^*| > t_{0.025}$$

أو :

$$14.15 > 2.447$$

فان : $A \neq 0$
وذلك باحتمال ٩٥٪ .

ان القيمة $PR > |t|$ التي يعطيها SAS تجيب
على السؤال التالي : اذا كانت A فعلا تساوى الصفر فما هو احتمال
الحصول على قيمة أكبر ل $|t_a^*|$ ؟
ان قيمة صغيرة لهذا الاحتمال تشير الى أن A لاتساوى الصفر .

مثال رقم (١٢) :

من مخرجات الامر :

```
(3) PROC GLM;  
MODEL Y = X ;
```

أوجد احتمال حصولنا على قيمة ل $|t_a^*|$ اكبر من 14.15

الحل : $PR > |t_a^*| = 0.0001$ (21)

وهذا يعني أن الاحتمال ضعيف جدا بالحصول على قيمة ل $|t_a^*|$ اكبر

من 14.15 .

الاختبار العام للنموذج الخطي .

اختبار تحليل التباين ل $B = 0$ ازاء $B \neq 0$ هو مثال
للاختبار العام للنموذج الاحصائي الخطي . لاجراء هذا الاختبار نستخدم توزيع
F . يمكن صياغة الفرضية على الشكل التالي :

$$H_1 : B = 0$$

$$H_2 : B \neq 0$$

حيث H_1 : الفرضية الاولى ؛
 H_2 الفرضية الثانية .

بعد ذلك نحسب قيمة F^* حيث

$$F^* = \frac{MSR}{MSE}$$

ثم نستخرج قيمة F الجدولية من جدول توزيع F في الملحق رقم (٢) بدرجات حرية :

$$v_1 = 1$$

$$v_2 = N - 2$$

وبمستوى دلالة يساوى α .

بعد ذلك نقارن F^* مع F الجدولية ، فاذا كان

$$F^* \leq F(1-\alpha; 1, N-2) \rightarrow H_1 \quad \text{واذا كان}$$

$$F^* > F(1-\alpha; 1, N-2) \rightarrow H_2$$

مثال رقم (١٣) :

اختبر النموذج الخطي البسيط الذى حصلت عليه بحل الطلب الثاني

للتمرين رقم (٥)

الحل :

النموذج المطلوب اختباره هو :

$$\hat{Y} = 34.239 + 2.283 X$$

من مخرجات الامر

(3) PROC GLM;

MODEL Y = X;

نلاحظ ان :

$$(22) F^* = 274.70$$

F الجدولية بمستوى دلالة ٥%
و درجات حرية تساوى
أي :
الفرضية :

$$v_2 = 6, v_1 = 1$$

$$5.99$$

$$F(1-0.05; 1, 6) = 5.99$$

$$H_1 : B = 0$$

$$H_2 : B \neq 0$$

$$F^* > F(1-0.05; 1, 6)$$

$$274.70 > 5.99$$

$$B \neq 0$$

وبما ان

أو

فان

وذلك باحتمال ٩٥% .

وهذه النتيجة تعني انه باحتمال ٩٥% فانه يوجد علاقة بين حجم المبيعات ومصاريف الدعاية .

$$F^* = [|t^*|]^2 = \left(\frac{b}{S_b} \right)^2$$

ملاحظة :

ان القيمة $PR > F$ والتي يعطيها SAS تجيب على السؤال التالي : اذا كان B فعلا يساوى الصفر فما هو احتمال الحصول على قيمة أكبر لـ F^* ؟

وهكذا فان قيمة صغيره لهذا الاحتمال تشير الى أن B لاتساوى الصفر وبالتالي فان المتغير المستقل X يساهم بشكل معتبر في النموذج .
مثال رقم (١٤) :

من مخرجات الامر :

(3) PROC GLM;

MODEL Y = X;

أوجد احتمال حصولنا على قيمة لـ F^* اكبر من 274.7 .

الحل :

$$(23) \quad PR > F = 0.0001$$

وهذا يعني ان الاحتمال ضعيف جدا بالحصول على قيمة لـ F^* اكبر من 274.7 . وبالتالي فان المبيعات تتأثر بشكل واضح بمصاريف الدعاية .

الارتباط .

في بعض الاحيان نهتم بمعرفة شدة العلاقة بين متغيرين . تحليل الارتباط يقيس شدة العلاقة بين متغيرين اذا كان كل منهما عشوائيا .

اذا كانت الزيادة بقيمة أحد المتغيرين يتبعها زيادة بقيمة المتغير الاخر نقول أن المتغيرين مرتبطان ايجابيا واذا كانت الزيادة بقيمة أحد المتغيرين يتبعها نقص بقيمة المتغير الاخر نقول أن المتغيرين مرتبطان سلبيا . وعندما لا تتغير قيمة المتغير عندما تتغير قيمة المتغير الاخر ، نقول أنه لا يوجد ارتباط بين المتغيرين أو أن المتغيرين غير مرتبطان .

المقياس الذي يستخدم لقياس الارتباط الخطي بين متغيرين يسمى معامل

الارتباط (r) حيث :

$$r = \sqrt{\frac{\sum (\hat{Y} - \bar{Y})^2}{\sum (Y - \bar{Y})^2}} = \sqrt{\frac{SSR}{SSTO}}$$

مربع معامل الارتباط يسمى معامل التحديد (r^2) ،

حيث :

$$r^2 = \frac{\sum (\hat{Y} - \bar{Y})^2}{\sum (Y - \bar{Y})^2} = \frac{SSR}{SSTO}$$

تتراوح قيمة معامل الارتباط بين $(0, \pm 1)$. كلما اقتربت قيمته من الواحد كلما كانت العلاقة شديدة بين المتغيرين . وعلى العكس كلما اقتربت قيمة معامل الارتباط من الصفر كلما كانت العلاقة ضعيفة . وإشارة معامل الارتباط تكون دوماً نفس إشارة (b) .

مخرجات SAS تعطينا قيمة r^2 تحت عنوان R - SQUARE وبجذرها نحصل على معامل الارتباط حيث نعطيه إشارة (b) .

مثال رقم (١٥) :

احسب معامل الارتباط لبيانات التمرين رقم (٤) باستخدام برامج SAS

الحل :

من مخرجات الامر :

(3) PROC GLM;

MODEL Y = X;

نجد ان :

$$(24) \quad r^2 = 0.978625$$

ومنه فان :

$$r = \sqrt{0.978625} = \pm 0.98925$$

$$r = 0.98925$$

وبما أن b موجب فان :

وهذا يدل على وجود علاقة خطية طردية قوية بين مصاريف الدعاية

وحجم المبيعات .

الملاحق

الملحق رقم (١)

كشوفات الكمبيوتر

NOTE: THE JOB F072719A HAS BEEN RUN UNDER RELEASE 79.5 OF SAS AT THE UNIVERSITY OF RIYADH COMPUTER CENTER (01608).

NOTE: SAS OPTIONS SPECIFIED ARE:
SORT=4

1 DATA GLMZ;
 2 INPUT X 1-2 Y 4-6;
 3 LABEL Y=VOLUME OF SALES
 4 X=ADVERTISING EXPENDITURES;
 5 LIST;
 6 CARDS;

RULE: 1234567 101234567 201234567 301234567 401234567 501234567 601234567 701234567 80

7 5 40 00090000
 8 7 50 00100000
 9 10 60 00110000
 10 12 65 00120000
 11 15 70 00130000
 12 20 80 00140000
 13 25 92 00150000
 14 30 100 00160000

NOTE: DATA SET WORK.GLMZ HAS 8 OBSERVATIONS AND 2 VARIABLES. 953 OBS/TRK.
NOTE: THE DATA STATEMENT USED 0.08 SECONDS AND 172K.

15 1 PROC PLOT;
 16 PLOT YXX='X'/HAXIS=0 10 20 30 VAXIS=0 20 40 60 80 100;
 17 TITLE SCATTER DIAGRAM OF THE DATA OF EXAMPLE 4;
 18

NOTE: THE PROCEDURE PLOT USED 0.19 SECONDS AND 180K AND PRINTED PAGE 1.

19 1 PROC GLM;
 20 MODEL Y=X;
 21 OUTPUT OUT=NEW PREDICTED=YF RESIDUAL=RESID;

NOTE: DATA SET WORK.NEW HAS 8 OBSERVATIONS AND 4 VARIABLES. 529 OBS/TRK.
NOTE: THE PROCEDURE GLM USED 0.23 SECONDS AND 208K AND PRINTED PAGE 2.

22 1 PROC SORT;
 23 BY YF;

NOTE: 4 CYLINDERS DYNAMICALLY ALLOCATED PER SORT WORK DATA SET.
NOTE: DATA SET WORK.NEW HAS 8 OBSERVATIONS AND 4 VARIABLES. 529 OBS/TRK.
NOTE: THE PROCEDURE SORT USED 0.31 SECONDS AND 512K.

24 1 PROC PRINT;
 25 BY YF;

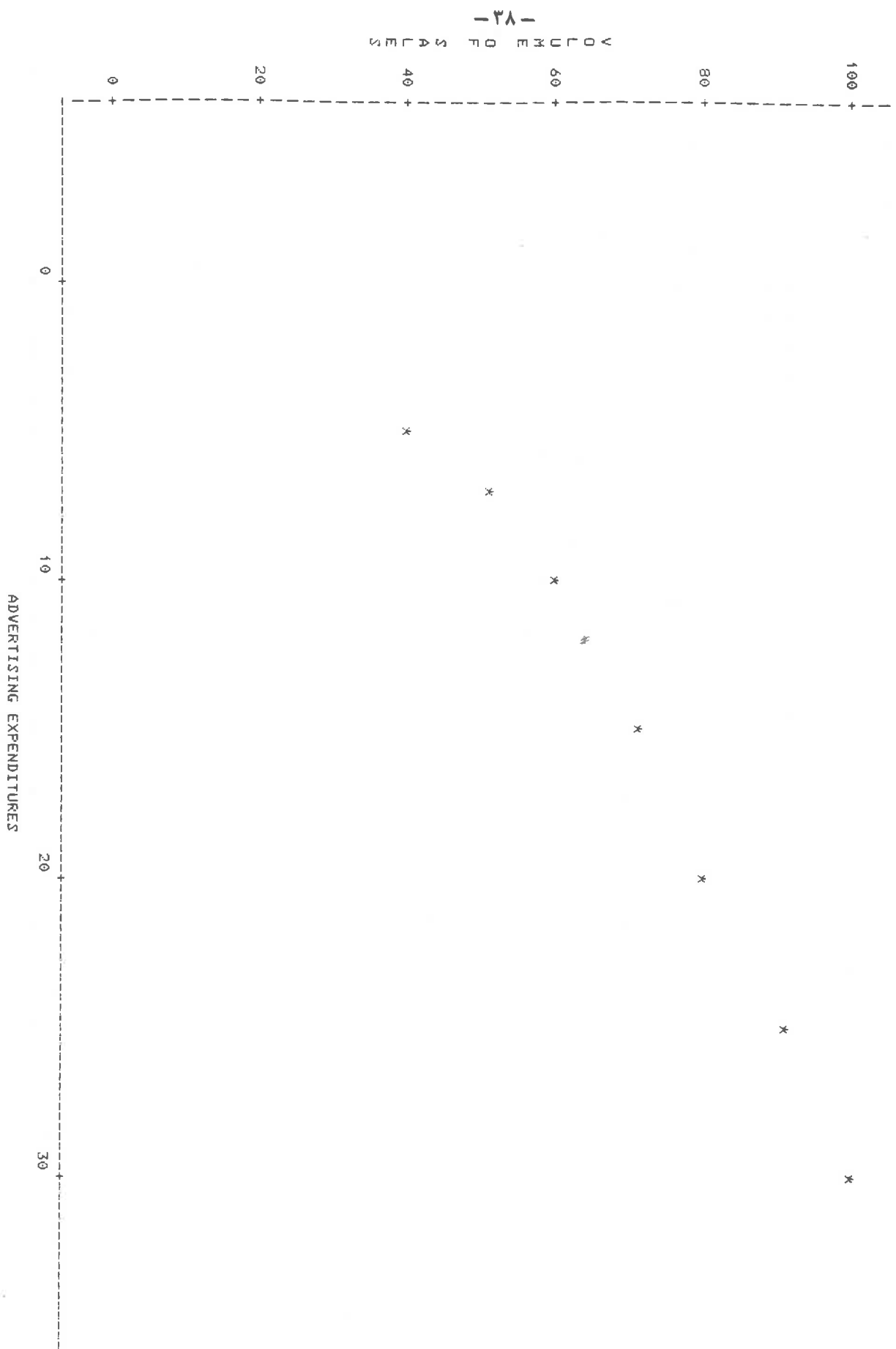
NOTE: THE PROCEDURE PRINT USED 0.18 SECONDS AND 172K AND PRINTED PAGE 3.

26 1 PROC PLOT;
 27 PLOT YXX='X' YFXX='0'/OVERLAY HZERO VZERO;
 28 TITLE SCATTER DIAGRAM OF THE DATA OF EXAMPLE 4;
 29 TITLE2 AND THE FITTED REGRESSION LINE;

00280008
 00290010
 00300008
 00310008

SCATTER DIAGRAM OF THE DATA OF EXAMPLE 4
PLOT OF YXX SYMBOL USED IS *

9:29 TUESDAY, MAY 4, 1982



- 28 -

GENERAL LINEAR MODEL'S PROCEDURE

DEPENDENT VARIABLE: Y	VOLUME OF SALES									
SOURCE	DF	SUM OF SQUARES	MEAN SQUARE	F VALUE	PR > F	R-SQUARE	C.V.			
MODEL	1	2845.71840659	2845.71840659	274.70	0.0001	0.978625	4.6228			
ERROR	6	62.15659341	10.35943223				Y MEAN			
CORRECTED TOTAL	7	2907.87500000					69.62500000			
SOURCE	DF	TYPE I SS	F VALUE	PR > F	DF	TYPE IV SS	F VALUE	PR > F		
X	1	2845.71840659	274.70	0.0001	1	2845.71840659	274.70	0.0001		

PARAMETER	ESTIMATE	T FOR H0: PARAMETER=0	PR > T	STD ERROR OF ESTIMATE
INTERCEPT	34.23901099	14.15	0.0001	2.41935300
X	2.28296703	16.57	0.0001	0.13774367

1
2
3

YP=45.65385

OBS	X	Y	RESID
1	5	40	-5.6538

YP=50.21978

OBS	X	Y	RESID
2	7	50	-0.21978

YP=57.06868

OBS	X	Y	RESID
3	10	60	2.93132

YP=61.63462

OBS	X	Y	RESID
4	12	65	3.36538

YP=68.48352

OBS	X	Y	RESID
5	15	70	1.51648

YP=79.89835

OBS	X	Y	RESID
6	20	80	0.101648

YP=91.31319

OBS	X	Y	RESID
7	25	92	0.686813

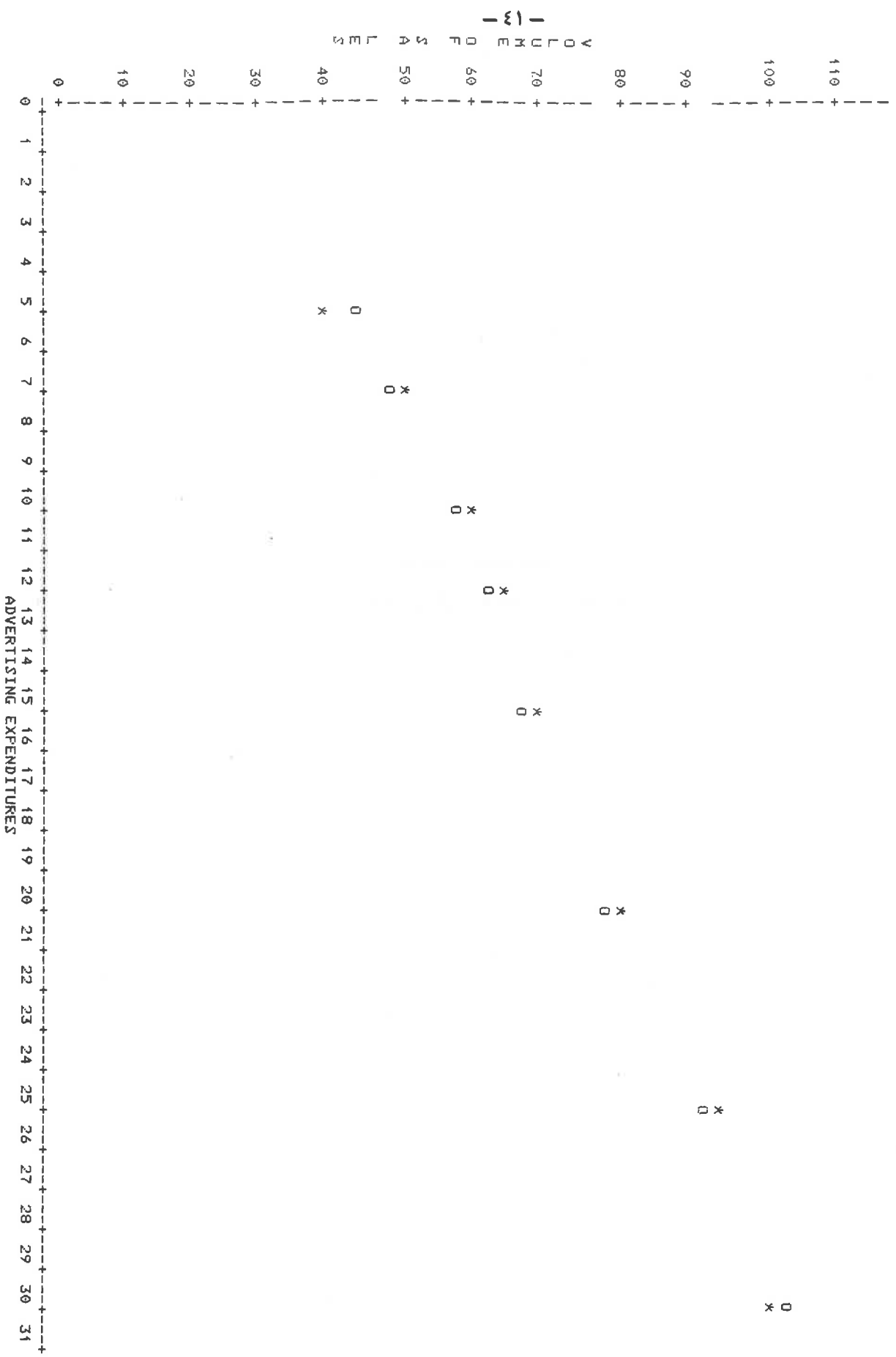
YP=102.728

OBS	X	Y	RESID
8	30	100	-2.728

SCATTER DIAGRAM OF THE DATA OF EXAMPLE 4
AND THE FITTED REGRESSION LINE

9:29 TUESDAY, MAY 4, 1982 - 4

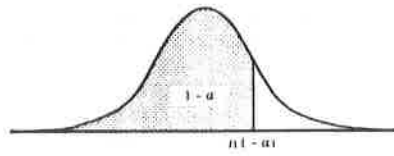
PLOT OF Y**X SYMBOL USED IS X
PLOT OF YP**X SYMBOL USED IS O



الملحق رقم (٢)
الجدول الاحصائية

Percentiles of the *t* Distribution

Entry is $t(1 - \alpha; \nu)$ where $P\{t(\nu) \leq t(1 - \alpha; \nu)\} = 1 - \alpha$



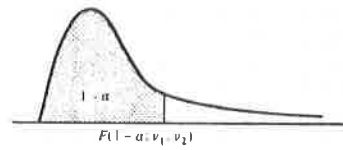
ν	$1 - \alpha$						
	.55	.60	.65	.70	.75	.80	.85
1	0.158	0.325	0.510	0.727	1.000	1.376	1.963
2	0.142	0.289	0.445	0.617	0.816	1.061	1.386
3	0.137	0.277	0.424	0.584	0.765	0.978	1.250
4	0.134	0.271	0.414	0.569	0.741	0.941	1.190
5	0.132	0.267	0.408	0.559	0.727	0.920	1.156
6	0.131	0.265	0.404	0.553	0.718	0.906	1.134
7	0.130	0.263	0.402	0.549	0.711	0.896	1.119
8	0.130	0.262	0.399	0.546	0.706	0.889	1.108
9	0.129	0.261	0.398	0.543	0.703	0.883	1.100
10	0.129	0.260	0.397	0.542	0.700	0.879	1.093
11	0.129	0.260	0.396	0.540	0.697	0.876	1.088
12	0.128	0.259	0.395	0.539	0.695	0.873	1.083
13	0.128	0.259	0.394	0.538	0.694	0.870	1.079
14	0.128	0.258	0.393	0.537	0.692	0.868	1.076
15	0.128	0.258	0.393	0.536	0.691	0.866	1.074
16	0.128	0.258	0.392	0.535	0.690	0.865	1.071
17	0.128	0.257	0.392	0.534	0.689	0.863	1.069
18	0.127	0.257	0.392	0.534	0.688	0.862	1.067
19	0.127	0.257	0.391	0.533	0.688	0.861	1.066
20	0.127	0.257	0.391	0.533	0.687	0.860	1.064
21	0.127	0.257	0.391	0.532	0.686	0.859	1.063
22	0.127	0.256	0.390	0.532	0.686	0.858	1.061
23	0.127	0.256	0.390	0.532	0.685	0.858	1.060
24	0.127	0.256	0.390	0.531	0.685	0.857	1.059
25	0.127	0.256	0.390	0.531	0.684	0.856	1.058
26	0.127	0.256	0.390	0.531	0.684	0.856	1.058
27	0.127	0.256	0.389	0.531	0.684	0.855	1.057
28	0.127	0.256	0.389	0.530	0.683	0.855	1.056
29	0.127	0.256	0.389	0.530	0.683	0.854	1.055
30	0.127	0.256	0.389	0.530	0.683	0.854	1.055
40	0.126	0.255	0.388	0.529	0.681	0.851	1.050
60	0.126	0.254	0.387	0.527	0.679	0.848	1.046
120	0.126	0.254	0.386	0.526	0.677	0.845	1.041
∞	0.126	0.253	0.385	0.524	0.674	0.842	1.036

Percentiles of the *t* Distribution (continued)

ν	$1 - \alpha$					
	.90	.95	.975	.99	.995	.9995
1	3.078	6.314	12.706	31.821	63.657	636.619
2	1.886	2.920	4.303	6.965	9.925	31.598
3	1.638	2.353	3.182	4.541	5.841	12.924
4	1.533	2.132	2.776	3.747	4.604	8.610
5	1.476	2.015	2.571	3.365	4.032	6.869
6	1.440	1.943	2.447	3.143	3.707	5.959
7	1.415	1.895	2.365	2.998	3.499	5.408
8	1.397	1.860	2.306	2.896	3.355	5.041
9	1.383	1.833	2.262	2.821	3.250	4.781
10	1.372	1.812	2.228	2.764	3.169	4.587
11	1.363	1.796	2.201	2.718	3.106	4.437
12	1.356	1.782	2.179	2.681	3.055	4.318
13	1.350	1.771	2.160	2.650	3.012	4.221
14	1.345	1.761	2.145	2.624	2.977	4.140
15	1.341	1.753	2.131	2.602	2.947	4.073
16	1.337	1.746	2.120	2.583	2.921	4.015
17	1.333	1.740	2.110	2.567	2.898	3.965
18	1.330	1.734	2.101	2.552	2.878	3.922
19	1.328	1.729	2.093	2.539	2.861	3.883
20	1.325	1.725	2.086	2.528	2.845	3.850
21	1.323	1.721	2.080	2.518	2.831	3.819
22	1.321	1.717	2.074	2.508	2.819	3.792
23	1.319	1.714	2.069	2.500	2.807	3.767
24	1.318	1.711	2.064	2.492	2.797	3.745
25	1.316	1.708	2.060	2.485	2.787	3.725
26	1.315	1.706	2.056	2.479	2.779	3.707
27	1.314	1.703	2.052	2.473	2.771	3.690
28	1.313	1.701	2.048	2.467	2.763	3.674
29	1.311	1.699	2.045	2.462	2.756	3.659
30	1.310	1.697	2.042	2.457	2.750	3.646
40	1.303	1.684	2.021	2.423	2.704	3.551
60	1.296	1.671	2.000	2.390	2.660	3.460
120	1.289	1.658	1.980	2.358	2.617	3.373
∞	1.282	1.645	1.960	2.326	2.576	3.291

Percentiles of the F Distribution

Entry is $F(1 - \alpha; \nu_1, \nu_2)$ where $P\{F(\nu_1, \nu_2) \leq F(1 - \alpha; \nu_1, \nu_2)\} = 1 - \alpha$



$$F(\alpha; \nu_2, \nu_1) = \frac{1}{F(1 - \alpha; \nu_1, \nu_2)}$$

Percentiles of the F Distribution

ν_2	$1 - \alpha$	ν_1								
		1	2	3	4	5	6	7	8	9
1	.50	1.00	1.50	1.71	1.82	1.89	1.94	1.98	2.00	2.03
	.90	39.9	49.5	53.6	55.8	57.2	58.2	58.9	59.4	59.9
	.95	161	200	216	225	230	234	237	239	241
	.975	648	800	864	900	922	937	948	957	963
	.99	4,052	5,000	5,403	5,625	5,764	5,859	5,928	5,981	6,022
	.995	16,211	20,000	21,615	22,500	23,056	23,437	23,715	23,925	24,091
	.999	405,280	500,000	540,380	562,500	576,400	585,940	592,870	598,140	602,280
2	.50	0.667	1.00	1.13	1.21	1.25	1.28	1.30	1.32	1.33
	.90	8.53	9.00	9.16	9.24	9.29	9.33	9.35	9.37	9.38
	.95	18.5	19.0	19.2	19.2	19.3	19.3	19.4	19.4	19.4
	.975	38.5	39.0	39.2	39.2	39.3	39.3	39.4	39.4	39.4
	.99	98.5	99.0	99.2	99.2	99.3	99.3	99.4	99.4	99.4
	.995	199	199	199	199	199	199	199	199	199
	.999	998.5	999.0	999.2	999.2	999.3	999.3	999.4	999.4	999.4
3	.50	0.585	0.881	1.00	1.06	1.10	1.13	1.15	1.16	1.17
	.90	5.54	5.46	5.39	5.34	5.31	5.28	5.27	5.25	5.24
	.95	10.1	9.55	9.28	9.12	9.01	8.94	8.89	8.85	8.81
	.975	17.4	16.0	15.4	15.1	14.9	14.7	14.6	14.5	14.5
	.99	34.1	30.8	29.5	28.7	28.2	27.9	27.7	27.5	27.3
	.995	55.6	49.8	47.5	46.2	45.4	44.8	44.4	44.1	43.9
	.999	167.0	148.5	141.1	137.1	134.6	132.8	131.6	130.6	129.9
4	.50	0.549	0.828	0.941	1.00	1.04	1.06	1.08	1.09	1.10
	.90	4.54	4.32	4.19	4.11	4.05	4.01	3.98	3.95	3.94
	.95	7.71	6.94	6.59	6.39	6.26	6.16	6.09	6.04	6.00
	.975	12.2	10.6	9.98	9.60	9.36	9.20	9.07	8.98	8.90
	.99	21.2	18.0	16.7	16.0	15.5	15.2	15.0	14.8	14.7
	.995	31.3	26.3	24.3	23.2	22.5	22.0	21.6	21.4	21.1
	.999	74.1	61.2	56.2	53.4	51.7	50.5	49.7	49.0	48.5
5	.50	0.528	0.799	0.907	0.965	1.00	1.02	1.04	1.05	1.06
	.90	4.06	3.78	3.62	3.52	3.45	3.40	3.37	3.34	3.32
	.95	6.61	5.79	5.41	5.19	5.05	4.95	4.88	4.82	4.77
	.975	10.0	8.43	7.76	7.39	7.15	6.98	6.85	6.76	6.68
	.99	16.3	13.3	12.1	11.4	11.0	10.7	10.5	10.3	10.2
	.995	22.8	18.3	16.5	15.6	14.9	14.5	14.2	14.0	13.8
	.999	47.2	37.1	33.2	31.1	29.8	28.8	28.2	27.6	27.2
6	.50	0.515	0.780	0.886	0.942	0.977	1.00	1.02	1.03	1.04
	.90	3.78	3.46	3.29	3.18	3.11	3.05	3.01	2.98	2.96
	.95	5.99	5.14	4.76	4.53	4.39	4.28	4.21	4.15	4.10
	.975	8.81	7.26	6.60	6.23	5.99	5.82	5.70	5.60	5.52
	.99	13.7	10.9	9.78	9.15	8.75	8.47	8.26	8.10	7.98
	.995	18.6	14.5	12.9	12.0	11.5	11.1	10.8	10.6	10.4
	.999	35.5	27.0	23.7	21.9	20.8	20.0	19.5	19.0	18.7
7	.50	0.506	0.767	0.871	0.926	0.960	0.983	1.00	1.01	1.02
	.90	3.59	3.26	3.07	2.96	2.88	2.83	2.78	2.75	2.72
	.95	5.59	4.74	4.35	4.12	3.97	3.87	3.79	3.73	3.68
	.975	8.07	6.54	5.89	5.52	5.29	5.12	4.99	4.90	4.82
	.99	12.2	9.55	8.45	7.85	7.46	7.19	6.99	6.84	6.72
	.995	16.2	12.4	10.9	10.1	9.52	9.16	8.89	8.68	8.51
	.999	29.2	21.7	18.8	17.2	16.2	15.5	15.0	14.6	14.3

Percentiles of the *F* Distribution (continued)

ν_2	$1 - \alpha$	ν_1								
		10	12	15	20	24	30	60	120	∞
1	.50	2.04	2.07	2.09	2.12	2.13	2.15	2.17	2.18	2.20
	.90	60.2	60.7	61.2	61.7	62.0	62.3	62.8	63.1	63.3
	.95	242	244	246	248	249	250	252	253	254
	.975	969	977	985	993	997	1,001	1,010	1,014	1,018
	.99	6,056	6,106	6,157	6,209	6,235	6,261	6,313	6,339	6,366
	.995	24,224	24,426	24,630	24,836	24,940	25,044	25,253	25,359	25,464
	.999	605,620	610,670	615,760	620,910	623,500	626,100	631,340	633,970	636,620
2	.50	1.34	1.36	1.38	1.39	1.40	1.41	1.43	1.43	1.44
	.90	9.39	9.41	9.42	9.44	9.45	9.46	9.47	9.48	9.49
	.95	19.4	19.4	19.4	19.4	19.5	19.5	19.5	19.5	19.5
	.975	39.4	39.4	39.4	39.4	39.5	39.5	39.5	39.5	39.5
	.99	99.4	99.4	99.4	99.4	99.5	99.5	99.5	99.5	99.5
	.995	199	199	199	199	199	199	199	199	200
	.999	999.4	999.4	999.4	999.4	999.5	999.5	999.5	999.5	999.5
3	.50	1.18	1.20	1.21	1.23	1.23	1.24	1.25	1.26	1.27
	.90	5.23	5.22	5.20	5.18	5.18	5.17	5.15	5.14	5.13
	.95	8.79	8.74	8.70	8.66	8.64	8.62	8.57	8.55	8.53
	.975	14.4	14.3	14.3	14.2	14.1	14.1	14.0	13.9	13.9
	.99	27.2	27.1	26.9	26.7	26.6	26.5	26.3	26.2	26.1
	.995	43.7	43.4	43.1	42.8	42.6	42.5	42.1	42.0	41.8
	.999	129.2	128.3	127.4	126.4	125.9	125.4	124.5	124.0	123.5
4	.50	1.11	1.13	1.14	1.15	1.16	1.16	1.18	1.18	1.19
	.90	3.92	3.90	3.87	3.84	3.83	3.82	3.79	3.78	3.76
	.95	5.96	5.91	5.86	5.80	5.77	5.75	5.69	5.66	5.63
	.975	8.84	8.75	8.66	8.56	8.51	8.46	8.36	8.31	8.26
	.99	14.5	14.4	14.2	14.0	13.9	13.8	13.7	13.6	13.5
	.995	21.0	20.7	20.4	20.2	20.0	19.9	19.6	19.5	19.3
	.999	48.1	47.4	46.8	46.1	45.8	45.4	44.7	44.4	44.1
5	.50	1.07	1.09	1.10	1.11	1.12	1.12	1.14	1.14	1.15
	.90	3.30	3.27	3.24	3.21	3.19	3.17	3.14	3.12	3.11
	.95	4.74	4.68	4.62	4.56	4.53	4.50	4.43	4.40	4.37
	.975	6.62	6.52	6.43	6.33	6.28	6.23	6.12	6.07	6.02
	.99	10.1	9.89	9.72	9.55	9.47	9.38	9.20	9.11	9.02
	.995	13.6	13.4	13.1	12.9	12.8	12.7	12.4	12.3	12.1
	.999	26.9	26.4	25.9	25.4	25.1	24.9	24.3	24.1	23.8
6	.50	1.05	1.06	1.07	1.08	1.09	1.10	1.11	1.12	1.12
	.90	2.94	2.90	2.87	2.84	2.82	2.80	2.76	2.74	2.72
	.95	4.06	4.00	3.94	3.87	3.84	3.81	3.74	3.70	3.67
	.975	5.46	5.37	5.27	5.17	5.12	5.07	4.96	4.90	4.85
	.99	7.87	7.72	7.56	7.40	7.31	7.23	7.06	6.97	6.88
	.995	10.2	10.0	9.81	9.59	9.47	9.36	9.12	9.00	8.88
	.999	18.4	18.0	17.6	17.1	16.9	16.7	16.2	16.0	15.7
7	.50	1.03	1.04	1.05	1.07	1.07	1.08	1.09	1.10	1.10
	.90	2.70	2.67	2.63	2.59	2.58	2.56	2.51	2.49	2.47
	.95	3.64	3.57	3.51	3.44	3.41	3.38	3.30	3.27	3.23
	.975	4.76	4.67	4.57	4.47	4.42	4.36	4.25	4.20	4.14
	.99	6.62	6.47	6.31	6.16	6.07	5.99	5.82	5.74	5.65
	.995	8.38	8.18	7.97	7.75	7.65	7.53	7.31	7.19	7.08
	.999	14.1	13.7	13.3	12.9	12.7	12.5	12.1	11.9	11.7

Percentiles of the *F* Distribution (continued)

ν_2	$1 - \alpha$	ν_1								
		1	2	3	4	5	6	7	8	9
8	.50	0.499	0.757	0.860	0.915	0.948	0.971	0.988	1.00	1.01
	.90	3.46	3.11	2.92	2.81	2.73	2.67	2.62	2.59	2.56
	.95	5.32	4.46	4.07	3.84	3.69	3.58	3.50	3.44	3.39
	.975	7.57	6.06	5.42	5.05	4.82	4.65	4.53	4.43	4.36
	.99	11.3	8.65	7.59	7.01	6.63	6.37	6.18	6.03	5.91
	.995	14.7	11.0	9.60	8.81	8.30	7.95	7.69	7.50	7.34
	.999	25.4	18.5	15.8	14.4	13.5	12.9	12.4	12.0	11.8
9	.50	0.494	0.749	0.852	0.906	0.939	0.962	0.978	0.990	1.00
	.90	3.36	3.01	2.81	2.69	2.61	2.55	2.51	2.47	2.44
	.95	5.12	4.26	3.86	3.63	3.48	3.37	3.29	3.23	3.18
	.975	7.21	5.71	5.08	4.72	4.48	4.32	4.20	4.10	4.03
	.99	10.6	8.02	6.99	6.42	6.06	5.80	5.61	5.47	5.35
	.995	13.6	10.1	8.72	7.96	7.47	7.13	6.88	6.69	6.54
	.999	22.9	16.4	13.9	12.6	11.7	11.1	10.7	10.4	10.1
10	.50	0.490	0.743	0.845	0.899	0.932	0.954	0.971	0.983	0.992
	.90	3.29	2.92	2.73	2.61	2.52	2.46	2.41	2.38	2.35
	.95	4.96	4.10	3.71	3.48	3.33	3.22	3.14	3.07	3.02
	.975	6.94	5.46	4.83	4.47	4.24	4.07	3.95	3.85	3.78
	.99	10.0	7.56	6.55	5.99	5.64	5.39	5.20	5.06	4.94
	.995	12.8	9.43	8.08	7.34	6.87	6.54	6.30	6.12	5.97
	.999	21.0	14.9	12.6	11.3	10.5	9.93	9.52	9.20	8.96
12	.50	0.484	0.735	0.835	0.888	0.921	0.943	0.959	0.972	0.981
	.90	3.18	2.81	2.61	2.48	2.39	2.33	2.28	2.24	2.21
	.95	4.75	3.89	3.49	3.26	3.11	3.00	2.91	2.85	2.80
	.975	6.55	5.10	4.47	4.12	3.89	3.73	3.61	3.51	3.44
	.99	9.33	6.93	5.95	5.41	5.06	4.82	4.64	4.50	4.39
	.995	11.8	8.51	7.23	6.52	6.07	5.76	5.52	5.35	5.20
	.999	18.6	13.0	10.8	9.63	8.89	8.38	8.00	7.71	7.48
15	.50	0.478	0.726	0.826	0.878	0.911	0.933	0.949	0.960	0.970
	.90	3.07	2.70	2.49	2.36	2.27	2.21	2.16	2.12	2.09
	.95	4.54	3.68	3.29	3.06	2.90	2.79	2.71	2.64	2.59
	.975	6.20	4.77	4.15	3.80	3.58	3.41	3.29	3.20	3.12
	.99	8.68	6.36	5.42	4.89	4.56	4.32	4.14	4.00	3.89
	.995	10.8	7.70	6.48	5.80	5.37	5.07	4.85	4.67	4.54
	.999	16.6	11.3	9.34	8.25	7.57	7.09	6.74	6.47	6.26
20	.50	0.472	0.718	0.816	0.868	0.900	0.922	0.938	0.950	0.959
	.90	2.97	2.59	2.38	2.25	2.16	2.09	2.04	2.00	1.96
	.95	4.35	3.49	3.10	2.87	2.71	2.60	2.51	2.45	2.39
	.975	5.87	4.46	3.86	3.51	3.29	3.13	3.01	2.91	2.84
	.99	8.10	5.85	4.94	4.43	4.10	3.87	3.70	3.56	3.46
	.995	9.94	6.99	5.82	5.17	4.76	4.47	4.26	4.09	3.96
	.999	14.8	9.95	8.10	7.10	6.46	6.02	5.69	5.44	5.24
24	.50	0.469	0.714	0.812	0.863	0.895	0.917	0.932	0.944	0.953
	.90	2.93	2.54	2.33	2.19	2.10	2.04	1.98	1.94	1.91
	.95	4.26	3.40	3.01	2.78	2.62	2.51	2.42	2.36	2.30
	.975	5.72	4.32	3.72	3.38	3.15	2.99	2.87	2.78	2.70
	.99	7.82	5.61	4.72	4.22	3.90	3.67	3.50	3.36	3.26
	.995	9.55	6.66	5.52	4.89	4.49	4.20	3.99	3.83	3.69
	.999	14.0	9.34	7.55	6.59	5.98	5.55	5.23	4.99	4.80

Percentiles of the *F* Distribution (continued)

ν_2	$1 - \alpha$	ν_1								
		10	12	15	20	24	30	60	120	∞
8	.50	1.02	1.03	1.04	1.05	1.06	1.07	1.08	1.08	1.09
	.90	2.54	2.50	2.46	2.42	2.40	2.38	2.34	2.32	2.29
	.95	3.35	3.28	3.22	3.15	3.12	3.08	3.01	2.97	2.93
	.975	4.30	4.20	4.10	4.00	3.95	3.89	3.78	3.73	3.67
	.99	5.81	5.67	5.52	5.36	5.28	5.20	5.03	4.95	4.86
	.995	7.21	7.01	6.81	6.61	6.50	6.40	6.18	6.06	5.95
	.999	11.5	11.2	10.8	10.5	10.3	10.1	9.73	9.53	9.33
9	.50	1.01	1.02	1.03	1.04	1.05	1.05	1.07	1.07	1.08
	.90	2.42	2.38	2.34	2.30	2.28	2.25	2.21	2.18	2.16
	.95	3.14	3.07	3.01	2.94	2.90	2.86	2.79	2.75	2.71
	.975	3.96	3.87	3.77	3.67	3.61	3.56	3.45	3.39	3.33
	.99	5.26	5.11	4.96	4.81	4.73	4.65	4.48	4.40	4.31
	.995	6.42	6.23	6.03	5.83	5.73	5.62	5.41	5.30	5.19
	.999	9.89	9.57	9.24	8.90	8.72	8.55	8.19	8.00	7.81
10	.50	1.00	1.01	1.02	1.03	1.04	1.05	1.06	1.06	1.07
	.90	2.32	2.28	2.24	2.20	2.18	2.16	2.11	2.08	2.06
	.95	2.98	2.91	2.84	2.77	2.74	2.70	2.62	2.58	2.54
	.975	3.72	3.62	3.52	3.42	3.37	3.31	3.20	3.14	3.08
	.99	4.85	4.71	4.56	4.41	4.33	4.25	4.08	4.00	3.91
	.995	5.85	5.66	5.47	5.27	5.17	5.07	4.86	4.75	4.64
	.999	8.75	8.45	8.13	7.80	7.64	7.47	7.12	6.94	6.76
12	.50	0.989	1.00	1.01	1.02	1.03	1.03	1.05	1.05	1.06
	.90	2.19	2.15	2.10	2.06	2.04	2.01	1.96	1.93	1.90
	.95	2.75	2.69	2.62	2.54	2.51	2.47	2.38	2.34	2.30
	.975	3.37	3.28	3.18	3.07	3.02	2.96	2.85	2.79	2.72
	.99	4.30	4.16	4.01	3.86	3.78	3.70	3.54	3.45	3.36
	.995	5.09	4.91	4.72	4.53	4.43	4.33	4.12	4.01	3.90
	.999	7.29	7.00	6.71	6.40	6.25	6.09	5.76	5.59	5.42
15	.50	0.977	0.989	1.00	1.01	1.02	1.02	1.03	1.04	1.05
	.90	2.06	2.02	1.97	1.92	1.90	1.87	1.82	1.79	1.76
	.95	2.54	2.48	2.40	2.33	2.29	2.25	2.16	2.11	2.07
	.975	3.06	2.96	2.86	2.76	2.70	2.64	2.52	2.46	2.40
	.99	3.80	3.67	3.52	3.37	3.29	3.21	3.05	2.96	2.87
	.995	4.42	4.25	4.07	3.88	3.79	3.69	3.48	3.37	3.26
	.999	6.08	5.81	5.54	5.25	5.10	4.95	4.64	4.48	4.31
20	.50	0.966	0.977	0.989	1.00	1.01	1.01	1.02	1.03	1.03
	.90	1.94	1.89	1.84	1.79	1.77	1.74	1.68	1.64	1.61
	.95	2.35	2.28	2.20	2.12	2.08	2.04	1.95	1.90	1.84
	.975	2.77	2.68	2.57	2.46	2.41	2.35	2.22	2.16	2.09
	.99	3.37	3.23	3.09	2.94	2.86	2.78	2.61	2.52	2.42
	.995	3.85	3.68	3.50	3.32	3.22	3.12	2.92	2.81	2.69
	.999	5.08	4.82	4.56	4.29	4.15	4.00	3.70	3.54	3.38
24	.50	0.961	0.972	0.983	0.994	1.00	1.01	1.02	1.02	1.03
	.90	1.88	1.83	1.78	1.73	1.70	1.67	1.61	1.57	1.53
	.95	2.25	2.18	2.11	2.03	1.98	1.94	1.84	1.79	1.73
	.975	2.64	2.54	2.44	2.33	2.27	2.21	2.08	2.01	1.94
	.99	3.17	3.03	2.89	2.74	2.66	2.58	2.40	2.31	2.21
	.995	3.59	3.42	3.25	3.06	2.97	2.87	2.66	2.55	2.43
	.999	4.64	4.39	4.14	3.87	3.74	3.59	3.29	3.14	2.97

Percentiles of the *F* Distribution (continued)

ν_2	$1 - \alpha$	ν_1								
		1	2	3	4	5	6	7	8	9
30	.50	0.466	0.709	0.807	0.858	0.890	0.912	0.927	0.939	0.948
	.90	2.88	2.49	2.28	2.14	2.05	1.98	1.93	1.88	1.85
	.95	4.17	3.32	2.92	2.69	2.53	2.42	2.33	2.27	2.21
	.975	5.57	4.18	3.59	3.25	3.03	2.87	2.75	2.65	2.57
	.99	7.56	5.39	4.51	4.02	3.70	3.47	3.30	3.17	3.07
	.995	9.18	6.35	5.24	4.62	4.23	3.95	3.74	3.58	3.45
	.999	13.3	8.77	7.05	6.12	5.53	5.12	4.82	4.58	4.39
60	.50	0.461	0.701	0.798	0.849	0.880	0.901	0.917	0.928	0.937
	.90	2.79	2.39	2.18	2.04	1.95	1.87	1.82	1.77	1.74
	.95	4.00	3.15	2.76	2.53	2.37	2.25	2.17	2.10	2.04
	.975	5.29	3.93	3.34	3.01	2.79	2.63	2.51	2.41	2.33
	.99	7.08	4.98	4.13	3.65	3.34	3.12	2.95	2.82	2.72
	.995	8.49	5.80	4.73	4.14	3.76	3.49	3.29	3.13	3.01
	.999	12.0	7.77	6.17	5.31	4.76	4.37	4.09	3.86	3.69
120	.50	0.458	0.697	0.793	0.844	0.875	0.896	0.912	0.923	0.932
	.90	2.75	2.35	2.13	1.99	1.90	1.82	1.77	1.72	1.68
	.95	3.92	3.07	2.68	2.45	2.29	2.18	2.09	2.02	1.96
	.975	5.15	3.80	3.23	2.89	2.67	2.52	2.39	2.30	2.22
	.99	6.85	4.79	3.95	3.48	3.17	2.96	2.79	2.66	2.56
	.995	8.18	5.54	4.50	3.92	3.55	3.28	3.09	2.93	2.81
	.999	11.4	7.32	5.78	4.95	4.42	4.04	3.77	3.55	3.38
∞	.50	0.455	0.693	0.789	0.839	0.870	0.891	0.907	0.918	0.927
	.90	2.71	2.30	2.08	1.94	1.85	1.77	1.72	1.67	1.63
	.95	3.84	3.00	2.60	2.37	2.21	2.10	2.01	1.94	1.88
	.975	5.02	3.69	3.12	2.79	2.57	2.41	2.29	2.19	2.11
	.99	6.63	4.61	3.78	3.32	3.02	2.80	2.64	2.51	2.41
	.995	7.88	5.30	4.28	3.72	3.35	3.09	2.90	2.74	2.62
	.999	10.8	6.91	5.42	4.62	4.10	3.74	3.47	3.27	3.10

Percentiles of the *F* Distribution (continued)

ν_2	$1 - \alpha$	ν_1								
		10	12	15	20	24	30	60	120	∞
30	.50	0.955	0.966	0.978	0.989	0.994	1.00	1.01	1.02	1.02
	.90	1.82	1.77	1.72	1.67	1.64	1.61	1.54	1.50	1.46
	.95	2.16	2.09	2.01	1.93	1.89	1.84	1.74	1.68	1.62
	.975	2.51	2.41	2.31	2.20	2.14	2.07	1.94	1.87	1.79
	.99	2.98	2.84	2.70	2.55	2.47	2.39	2.21	2.11	2.01
	.995	3.34	3.18	3.01	2.82	2.73	2.63	2.42	2.30	2.18
	.999	4.24	4.00	3.75	3.49	3.36	3.22	2.92	2.76	2.59
60	.50	0.945	0.956	0.967	0.978	0.983	0.989	1.00	1.01	1.01
	.90	1.71	1.66	1.60	1.54	1.51	1.48	1.40	1.35	1.29
	.95	1.99	1.92	1.84	1.75	1.70	1.65	1.53	1.47	1.39
	.975	2.27	2.17	2.06	1.94	1.88	1.82	1.67	1.58	1.48
	.99	2.63	2.50	2.35	2.20	2.12	2.03	1.84	1.73	1.60
	.995	2.90	2.74	2.57	2.39	2.29	2.19	1.96	1.83	1.69
	.999	3.54	3.32	3.08	2.83	2.69	2.55	2.25	2.08	1.89
120	.50	0.939	0.950	0.961	0.972	0.978	0.983	0.994	1.00	1.01
	.90	1.65	1.60	1.55	1.48	1.45	1.41	1.32	1.26	1.19
	.95	1.91	1.83	1.75	1.66	1.61	1.55	1.43	1.35	1.25
	.975	2.16	2.05	1.95	1.82	1.76	1.69	1.53	1.43	1.31
	.99	2.47	2.34	2.19	2.03	1.95	1.86	1.66	1.53	1.38
	.995	2.71	2.54	2.37	2.19	2.09	1.98	1.75	1.61	1.43
	.999	3.24	3.02	2.78	2.53	2.40	2.26	1.95	1.77	1.54
∞	.50	0.934	0.945	0.956	0.967	0.972	0.978	0.989	0.994	1.00
	.90	1.60	1.55	1.49	1.42	1.38	1.34	1.24	1.17	1.00
	.95	1.83	1.75	1.67	1.57	1.52	1.46	1.32	1.22	1.00
	.975	2.05	1.94	1.83	1.71	1.64	1.57	1.39	1.27	1.00
	.99	2.32	2.18	2.04	1.88	1.79	1.70	1.47	1.32	1.00
	.995	2.52	2.36	2.19	2.00	1.90	1.79	1.53	1.36	1.00
	.999	2.96	2.74	2.51	2.27	2.13	1.99	1.66	1.45	1.00

المراجع

- Chou Ya-lun.; Statistical Analysis with Business and Economic Applications. Holt, Rinehart and Winston, 1970.
- Helwing T.J.; SAS Introductory Guide. SAS Institute Inc. North Carolina, 1978.
- Lapin L.L.; Statistics for Modern Business Decisions. Harcourt Brace Jovanovich, Inc. New York, 1973.
- Mullen Malik.; Applied Statistics for Business and Economics. Addison-Wesley Publishing Company, 1975.
- Neter J. and Wasserman W.; Applied Linear Statistical Models. Richard D. Irwin, Inc. Eighth Edition, 1977.
- SAS User's Guide.; 1979 Edition. SAS Institute Inc. North Carolina.

رقم الصفحة

	المقدمة
١	الانحدار البسيط والانحدار المتعدد
١	الانحدار الخطي والانحدار المنحني
٢	العلاقة التابعية بين متغيرين
٤	العلاقة الاحصائية بين متغيرين
٦	استخدامات تحليل الانحدار
٧	الشكل العام لنموذج الانحدار الخطي
٧	معنى ثوابت الانحدار
٨	تقدير معادلة الانحدار
١٧	تقدير تباين معادلة الانحدار
٢١	انشاء حدى ثقة للقيم المتنبأ بها
٢٣	انشاء حدى ثقة لـ A و B
٢٦	اختبار B
٢٨	اختبار A
٣٠	الاختبار العام للنموذج الخطي
٣٣	الارتباط
٣٥	الملاحق
٣٦	الملحق رقم (١) كشوفات الكومبيوتر
٤٢	الملحق رقم (٢) الجداول الاحصائية
٤٣	توزيع t
٤٥	توزيع F
٥٢	المراجع
٥٤	الفهرس

مطابع جامعة الملك سعود