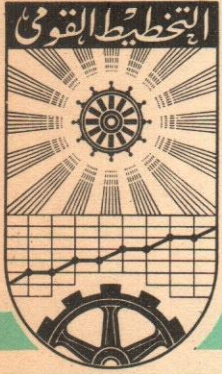


# الجمهورية العربية المتحدة



مَعْدِ التَّخْطِيطِ القَوْمِيِّ

مذكرة رقم (٧٦٦)

دراسات  
في الاقتصاد القياسي

جزء (٢)

دكتور  
محمد جلال الدين أبو الذهب

يونيو ١٩٦٧

القاهرة

٣ شارع محمد منظر - بالزمالك

الآراء التي وردت في هذه المذكرة  
تمثل رأي الكاتب ولا تمثل رأي المعهد ذاته



✱

## الطرق الاحصائية المستخدمة في الاقتصاد القياسي

يلجأ الاقتصاديون في تحليلاتهم للمتغيرات الاقتصادية الى استخدام احدى الطريقتين الأساسيتين الآتيتين :

### أولا : التحليل الايجابي Positive Analysis

وهذه تعنى أنه يمكن التنبأ بالعلاقات الكمية بين المتغيرات المختلفة في لحظة زمنية معينة ، ولذا يطل على هذه الطريقة في بعض الأحيان بالطريقة الوصفية أو الطريقة التوقعية وذلك لأنها تعتمد اعتمادا كليا على العلاقات الكمية بين المتغيرات وبالحالة التي تتواجد بها . ولذا يمكن استخدام النتائج المتحصل عليها في عمليات التنبأ للعلاقات الكمية التي قد تسود في المستقبل اذا لم يحدث تغير حقيقى في الأحوال الاقتصادية السائدة ، والطريقة الاحصائية الأساسية التي تستخدم في التحليل الايجابي هي طريقة الانحدار .

### ثانيا : التحليل النموذجى Normative Analysis

وتمكن هذه الطريقة الباحثين من الوصول — عن طريق تحليلهم للبيانات المتوفرة — الى الحالات المثلى للانتاج ، والاستهلاك والتوزيع ، وذلك بهدف تنظيم الوحدات الانتاجية وما الى ذلك . أى بمعنى أن التحليل النموذجى يمكننا من معرفة ما يجب أن تكون عليه العلاقات الاقتصادية المختلفة تحت فروض معينة — ويطلق على هذه الطريقة بعض الأحيان التحليل الارشادى Prescriptive Analysis وأهم الطرق المستخدمة تحت هذا النوع من التحليل

هى طريقة البرمجة Programming Technique .

## طرق القياس

=====

يستخدم الباحثون الكثير من طرق القياس في دراستهم ، وتحليلهم ، وتقديرهم للعلاقات الاقتصادية المختلفة . وتمثل هذه الطرق المحاولات الكثيرة التي قام بها رجال الاقتصاد لفهم ، وتحليل ، وشرح الظواهر الاقتصادية المختلفة سواء ما ظهر منها في الماضي أو في الحاضر أو ما يتوقع أن تكون عليه في المستقبل ، ويعتمد بعض هذه المحاولات اعتمادا كلياً على الرسوم البيانية في حين أن يستخدم البعض الآخر الطرق الاحصائية المعقدة . ويلاحظ أن البعض يعتمد في تحليله على بيانات تاريخية في صورة سلاسل زمنية في حين أن البعض الآخر يستخدم بيانات مصدرها عينات ممثلة للمتغيرات المدروسة . وفي بعض الأحيان تتطابق النتائج المتحصل عليها من استخدام طريقتين مختلفتين في بحث مشكلة ما وفي الأحيان الأخرى قد تختلف النتائج اختلافاً بيناً . كما يلاحظ أن لكل من هذه الطرق مزاياها وعيوبها . وسنتعرض فيما يلي باختصار أهم هذه الطرق .

## الطرق البيانية

### Graphical Method

تعتمد هذه الطريقة اعتماداً كلياً على استخدام الرسوم البيانية في فهم وشرح العلاقات المختلفة بين المتغيرات الاقتصادية . فعن طريق رسم عدة منحنيات للبيانات التي تمثل العلاقة بين المتغير التابع والمتغيرات المستقلة ، ثم دراسة هذه المنحنيات فإنه يمكن استنتاج أي هذه المتغيرات المستقلة لها التأثير الأكبر على المتغير المستقل .

وأول من استخدم هذه الطريقة سنة ١٩٢٩ هو بروفيسور بين ( L.H. Bean ) وتتلخص هذه الطريقة في الآتي :

١ - نفرض أن لدينا متغير ( تابع ) وليكن (  $Y$  ) والذي يعتمد على ثلاث متغيرات مستقلة ولكن (  $X_1$  ) ، (  $X_2$  ) ، (  $X_3$  ) .

٢ - يرسم ثلاث رسوم بيانية موضحا في كل منها العلاقة التي تمثل (  $X_1$  مع  $Y$  ) ،  
(  $X_2$  مع  $Y$  ) (  $X_3$  مع  $Y$  ) فعن طريق دراسة الرسوم الثلاثة يمكن معرفة  
أى من المتغيرات المستقلة الثلاثة يمكن أن يعزى اليه الاختلافات ( التغيرات ) في  
المتغير ( التابع ) .

٣ - يحدد عن طريق دراسة رسم (  $X_1$  مع  $Y$  ) العلاقة التقريبية بين  $X_1$  و  $Y$  .

٤ - يحدد عن طريق البحث العلاقة التقريبية بين  $X_3$  ( أو  $X_2$  ) والفروق المتبقية  
( الانحرافات ) عن العلاقة التقريبية بين (  $X_1$  و  $Y$  ) .

٥ - ترسم الفروق المتبقية من المنحنى المتحصل عليه في الخطوة السابقة مع المتغير  $X_2$  (  $X_3$  )  
لتحدد العلاقة بين  $X_2$  ( أو  $X_3$  ) والفروق المتبقية النهائية للمتغير  $Y$  .

٦ - ترسم الفروق المتبقية من المنحنى المتحصل عليه من الخطوة السابقة أى الانحرافات عن  
المنحنيات التقريبية السابقة ، ثم يعمل منحنى تقريبي ثان لتقليل قيمة الفروق المتبقية  
( الانحرافات ) فإذا أظهر المنحنى التقريبي في الرسم الممثل  $X_1$  و  $Y$  العلاقة بين  
 $X_1$  و  $Y$  فإن الفروق الحقيقية ( أى المسافات الرأسية من المنحنى ) تكون مرتبطة  
بالمغيرين الآخرين  $X_2$  &  $X_3$  . فإذا رسمنا رسما بيانيا يمثل المسافات الرأسية  
لانحدار (  $X_1$  مع  $Y$  ) مع  $X_3$  فإننا نحصل على رسم بياني تظهر فيه طبيعة  
العلاقة بين  $X_3$  والفروق المتبقية من  $Y$  ( أى بعد ازالة تأثير  $X_1$  من  $Y$  )  
ومن ثم يمكن اكتشافها .

ولقد استخدم هذه الطريقة كثير من الاقتصاديين في تحليل أسعار السوق أو في تحليل  
الطلب والعرض لبعض السلع الزراعية أو الصناعية . ويلاحظ أن هذه الطريقة تعتمد أساسا على  
السلاسل الزمنية للمتغيرات الاقتصادية المراد دراسة العلاقة بينها .

وتعتبر هذه الطريقة بسيطة للغاية وخاصة إذا كانت طبيعة العلاقات بين المتغيرات  
الاقتصادية يمكن ملاحظتها من المشاهدات الأصلية . ولكن في كثير من الأحيان فإن النقط التي  
تمثل هذه العلاقات في الرسم البياني تكون مبعثرة للغاية مما يصعب معها تحديد العلاقة بين  
المتغيرات بدقة .

## تحليل الانحدار

### Regression Analysis

يستخدم الاقتصاديون البيانات المتوفرة الخاصة بالمتغيرات الاقتصادية في صورة سلاسل زمنية لتحديد العلاقات التي قد توجد بينها . وتتلخص هذه الطريقة في توفيق منحنى أو معادلة خاصة للمتغيرات المطلوب درستها ، وباستخدام هذه المعادلة أو المنحنى يمكن تقدير العلاقات المختلفة والتي بالتالي تساعد الباحث على التنبأ . أى أنه يمكن بواسطتها تقدير القيم الغير معلومة لمتغير ما باستخدام القيم المعلومة لمتغيرات أخرى . وتسمى المنحنيات أو المعادلات التي تربط بين المتغيرين اللذين بينهما علاقة بمنحنيات أو معادلات الانحدار . وتعتبر طريقة تحليل السلاسل الزمنية طريقة ايجابية أو وصفية أو توقعية . وتستخدم الطرق الآتية في تحليل السلاسل الزمنية :

#### ١ — الانحدار البسيط — معادلة انحدار واحدة Simple Regresstion

وهذا يعنى أن المتغير الغير مستقل ( التابع ) يعتمد على متغير مستقل واحد وأن العلاقة بينهم يمكن أن تمثل وتحدد بمعادلة واحدة .

#### ٢ — الانحدار المتعدد — معادلة انحدار واحدة Multipule Regresstion

وهذا يعنى أن المتغير الغير مستقل ( التابع ) يعتمد على متغيرين مستقلين أو أكثر وأن العلاقة بينهم يمكن أن تمثل وتحدد بمعادلة واحدة .

#### ٣ — انحدار المجموع Canonical Regression

وهذا يعنى أن يعتمد أكثر من متغير غير مستقل ( تابع ) كمجموعة — على أكثر من متغير مستقل . ومثال ذلك الكميات المعروضة لمجموعة من السلع ككل تعتمد على أسعار المجموعة كلها .

#### ٤ — المعادلات الآتية Simultaneous Equations

تستخدم المعادلات الآتية في تحليل السلاسل الزمنية لتقدير العلاقات الاقتصادية المختلفة . وتستخدم المعادلات الآتية عندما يعتمد المتغير الغير مستقل ( التابع ) على

عدد من المتغيرات المستقلة والتي تعتمد بالتالى على متغيرات اقتصادية أخرى . وتعتبر هذه الطريقة ذو فائدة كبرى حيث أنها تمكن الباحث من أن يستخدم عددا لا بأس به من المتغيرات الاقتصادية والتي بالتالى تساعد على شرح أسباب التباين فى المتغير المستقل ( التابع ) .

وتتلخص طرق تحليل السلاسل الزمنية - من الناحية الهندسية فى أن كل زوج من المشاهدات المدروسة يحدد نقطة فى مستوى الورقة بالنسبة لمحورين متعامدين يمثل احدها قيم المتغيرين فى حين يمثل المحور الآخر قيم المتغير الآخر . وعند تمثيل قيم كل أزواج المشاهدات المرتبطة بالنقط على مستوى الورقة فاننا نحصل على ما يسمى شكل الانتشار Scatter Diagram

والنقط التى تمثل قيم أزواج المشاهدات فى شكل الانتشار قد تتركز حول اتجاه معين فيقال ان المتغيرين بينهما ارتباط . أو تكون مبعثرة بلا نظام أو اتجاه وفى هذه الحالة لا يكون هناك ارتباط بين المتغيرين . وقد يكون الاتجاه الذى تتركز حوله النقط مستقيما أو قد يكون خطا منحنيا وحتى يكون الاتجاه المستقيم أو المنحنى ممثلا للنقط أحسن تمثيل فانه يجب أن يمر بأكثر عدد ممكن من النقط التى تمثل قيم أزواج المشاهدات وأن يمر بين باقى النقط بالتوازن ويسمى الخط فى هذه الحالة بخط الانتشار أو خط الانحدار . ويمكن الحصول على هذا الخط اما بالرسم أو باستخدام طريقة المربعات الصغرى .

## طريقة المربعات الصغرى

Method of Least Squares

معييار توفيق أحسن الخطوط :

يعتبر الخط المستقيم ( أو أى منحنى ) مطابقا ومثالا للبيانات المدروسة أحسن تمثيل اذا كان حاصل مجموع مربع انحرافات النقط ( الملاحظات ) على الخط المستقيم من القيم المناظرة لها فى شكل الانتشار أصغر ما يمكن . وتعرف الطريقة التى يمكن بها توفيق أحسن خط أو منحنى ليمثل هذه البيانات وتحقق فى نفس الوقت المعيار السابق بطريقة المربعات الصغرى .

لنفرض أن لدينا سلسلة زمنية للمتغيرين الاقتصاديين  $X$  &  $Y$  ( عدد المشاهدات =  $n$  ) والمطلوب توفيق منحنى خطى لهما بطريقة المربعات الصغرى مع العلم بأن  $Y$  هى المتغير التابع ،  $X$  هى المتغير المستقل . لذا يمكن القول بأن المطلوب هو إيجاد — وذلك باستخدام قيم المشاهدات للمتغيرين  $X$  &  $Y$  — القيم الغير معلومة  $\alpha$  ،  $\beta$  ،  $\epsilon$  فى النموذج الخطى التالى

$$Y = \alpha + \beta X + \epsilon$$

حيث أن  $\alpha$  عبارة عن الجزء المقطوع من المحور الصادى .  
 $\beta$  عبارة عن ميل خط الانحدار .  
 $\epsilon$  تمثل انحراف كل نقطة مشاهدة عن خط الانحدار .  
 وتكون معادلة الخط المستقيم فى تقديرنا هى

$$\hat{y} = a + b_x$$

|        |           |                                                |
|--------|-----------|------------------------------------------------|
| حيث أن | $a$       | تقدير لـ                                       |
|        | $b$       | تقدير لـ                                       |
|        | $\hat{y}$ | قيمة $y$ المقدرة باستخدام معادلة خط الانحدار . |

وتكون  $y = a + b_x + d_{y.x}$

حيث أن  $d_{y.x}$  تقدير لـ (E) أى الفرق بين (  $y - \hat{y}$  ) أى الفرق بين الحقيقية والقدرة .

وحتى يمكننا استخدام الاختبارات الاحصائية في تحليلنا هذا ،وجب علينا وضع بعض الفروض للمتغير  
(٤) (البواقي) .

وهذه الفروض هي :

١ - يعتبر المتغير (٤) متغيرا عشوائيا ومستقلا عن باقي الانحرافات ، أى بمعنى أن احتمال الحصول على انحراف سلبى أو انحراف موجب يكون مستقلا عن باقي الانحرافات الأخرى .

٢ - يكون توزيع هذه الانحرافات يتبع التوزيع العادى بمتوسط يساوى صفرا وتباين يساوى  $\sigma^2$  .

ولتحقيق المعيار السابق - أى أن حاصل مجموع مربع انحرافات نقط على الخط المستقيم من لنقط المناظرة لها فى شكل الانتشار اصغرا ما يمكن - وجب علينا تصغير القيم الآتية لكل زوج من المشاهدات :

$$\begin{aligned} (y - \hat{y})^2 &= (y - a - b x)^2 \\ &= y^2 + a^2 + b^2 x^2 - 2ay - 2byx + 2abx \end{aligned}$$

ويكون مجموع هذه القيم هو :

$$\sum_{i=1}^n (y - \hat{y})^2 = \sum_{i=1}^n y^2 + na^2 + b^2 \sum_{i=1}^n x^2 - 2a \sum_{i=1}^n y - 2b \sum_{i=1}^n yx + 2ab \sum_{i=1}^n x.$$

ولتحديد قيم المجهولين  $a$  و  $b$  ، التى تجعل  $\sum_{i=1}^n (y - \hat{y})^2$  أصغرا ما يمكن وجب الحصول على التفاضل الجزئى لذلك المقدار بالنسبة لـ  $a$  و  $b$  ثم مساواته بالصفر .

$$\frac{\partial \sum_{i=1}^n (y - \hat{y})^2}{\partial a} = 2na - 2 \sum_{i=1}^n y + 2b \sum_{i=1}^n x. \quad (1)$$

$$\frac{\partial \sum_{i=1}^n (y - \hat{y})^2}{\partial b} = 2b \sum_{i=1}^n x^2 - 2 \sum_{i=1}^n yx + 2a \sum_{i=1}^n x. \quad (2)$$

ومساواة كل من المعادلتين (١) • (٢) بالصفر نحصل من المعادلة رقم (١) على :

$$2na - 2\sum_{i=1}^n y + 2b\sum_{i=1}^n y = 0$$

أى أن

$$na + b\sum_{i=1}^n x = \sum_{i=1}^n y \quad (3)$$

ونحصل من المعادلة رقم (٢) على :

$$2b\sum_{i=1}^n x^2 - 2\sum_{i=1}^n yx + 2a\sum_{i=1}^n x = 0$$

$$a\sum_{i=1}^n x + b\sum_{i=1}^n x^2 = \sum_{i=1}^n xy \quad (4)$$

وتكون المعادلتين (٣) ، (٤) هما المعادلتين الطبيعيين والتي يمكن حلها معا لاجاد قيم المجهولين a & b

فمن المعادلة رقم (٣) يكون

$$na = \sum_{i=1}^n y - b\sum_{i=1}^n x$$

ونقسمه طرفي المعادلة على (n)

$$\therefore a = \frac{\sum_{i=1}^n y}{n} - b \frac{\sum_{i=1}^n x}{n}$$

$$a = \bar{y} - b \bar{x}$$

أى أن

$$a = M_y - b M_x$$

- حيث أن  $M_y$  المتوسط الحسابي لقيم y
- $M_x$  المتوسط الحسابي لقيم x

وبالتعويض في المعادلة رقم (٤) بقيمة (a) فانه يمكن الحصول على قيمة

$$a\sum_{i=1}^n x + b\sum_{i=1}^n x^2 = \sum_{i=1}^n xy \quad (4)$$

$$\sum_{i=1}^n x [M_y - bM_x] + b\sum_{i=1}^n x^2 = \sum_{i=1}^n xy$$

وحيث أن

فيكون  $\sum_{i=1}^n x = nM_x$

$$nM_x M_y - nb M_x^2 + b \sum_{i=1}^n x^2 = \sum_{i=1}^n xy$$

$$b \sum_{i=1}^n x^2 - bnM_x^2 = \sum_{i=1}^n xy - nM_x M_y$$

$$b \left( \sum_{i=1}^n x^2 - nM_x^2 \right) = \sum_{i=1}^n xy - nM_x M_y$$

$$\therefore b = \frac{\sum_{i=1}^n xy - nM_x M_y}{\sum_{i=1}^n x^2 - nM_x^2}$$

$$\therefore b = \frac{\sum xy - \frac{\sum x \sum y}{n}}{\sum x^2 - \frac{(\sum x)^2}{n}} = \frac{\sum (x - \bar{x})(y - \bar{y})}{\sum (x - \bar{x})^2}$$

وبذلك نكون قد قدرنا ثوابت معادلة الانحدار :

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

### كفاءة التقديرات من معادلة الانحدار :

بعد حصولنا على قيم الثوابت  $a$  و  $b$  من العينة ، وجب علينا اختبار مدى كفاءة هذه التقديرات أى بمعنى أنه كيف يمكن استخدام المبادئ العامة للإحصاء فى اختبارنا لتحليل الانحدار فمن المحتمل أن لا تتساوى أى قيمة للمتغير  $y$  مع القيمة المقدرة له  $\bar{y}$  ( أى بمعنى أنه من المحتمل أن لا تقع أى من النقط فى شكل الانتشار على خط الانحدار ) وقد تكون القيم المقدرة  $\hat{y}$  قريبة من قيم  $y$  . وبما أننا نتوقع بعض الأخطاء فى تقديراتنا ، فإنه يصبح من الضروري قياس مقدار هذا الخطأ وبالتالى تحديد درجة الثقة التى يمكن إعطاؤها لتقديراتنا .

### الخطأ المعياري لمعامل الانحدار :

يقدر الخطأ المعياري لمعامل الانحدار ( b ) بطريقة مشابهة لتلك التي تستعمل لتقدير الخطأ المعياري بمتوسط العينة . ويرمز للخطأ المعياري لمعامل الانحدار بالرمز  $\sigma_b$  . ويمكن إيجاد قيمة مربعة كالتالي :

$$\sigma_b^2 = \frac{n \sum y^2 - (\sum y)^2 - \frac{(n \sum xy - \sum x \sum y)^2}{n \sum x^2 - (\sum x)^2}}{(n-2) \left\{ n \sum x^2 - (\sum x)^2 \right\}}$$

$$\sigma_b = \sqrt{\sigma_b^2}$$

وتكون

وحيث أن الأخطاء الناتجة عن تقدير  $y$  بـ  $\hat{y}$  تتوزع توزيعاً طبيعياً ، فإن الكمية

$$t = \frac{b - \beta}{\sigma_b}$$

تتبع ( توزيع  $t$  ) بدرجات حرية مساوية (  $n - 2$  ) ودرجات الحرية هنا عدد ها يقل عن عدد المشاهدات باثنين وذلك راجع لأن قيم الثابتين  $a$  &  $b$  قد قدرنا من العينة . واختبار (  $t$  ) هنا ما هو الا مقياس للاختلاف بين معامل الانحدار المقدّر من العينة ومعامل الانحدار الحقيقي للمجتمع . مع الأخذ في الاعتبار أخطاء المعاينة .

والطريقة المتبعة أن يجرى اختبار للمعنوية ، أي اختبار معنوية معامل الانحدار المقدّر (  $b$  ) فإذا لم توجد علاقة خطية بين المتغيرين  $X$  &  $Y$  في المجتمع فإن معامل انحدار المجتمع (  $\beta$  ) سيساوى صفراً . والفرض المراد اختباره في هذه الحالة هو (  $\beta = 0$  ) بدرجّة معنوية معينة . فإذا رفضنا هذا الفرض ، فإننا نقول أن معامل الانحدار  $b$  يختلف عن الصفر . وإذا قبلنا الفرض فهذا يعني احصائياً أن  $b$  غير معنوي أي أن العلاقة بين  $X$  و  $Y$  من المحتمل أن لا تكون خطية . واختبار (  $t$  ) هذا يعطينا القيمة المقدرة أو قيمة (  $t$  ) من العينة ، وباختيارنا لمستوى المعنوية الذي سنجرى عليه اختيارنا للفرض القائل بأن (  $\beta = 0$  )

فانه يمكننا مقارنة القيمة المقدرة  $t$  مع قيمة  $t$  من جدول توزيع  $t$  بدرجات حرية  $(n - 2)$  . فاذا كانت قيمة  $t$  المقدرة من العينة تساوى أو أكبر من قيمة  $t$  المناظرة لها من جدول توزيع  $t$  فاننا نرفض الفرض القائل بأن  $(\beta = 0)$  بدرجة المعنوية المختارة أى أنه توجد علاقة خطية بين المتغيرين . أما اذا كانت قيمة  $t$  المقدرة من العينة أقل من قيمة  $t$  من جدول توزيع  $t$  فاننا نقبل الفرض القائل بأن  $(\beta = 0)$  أى أنه لا توجد علاقة خطية بين المتغيرين  $X$  ,  $Y$  .

ويمكن حساب قيمة  $\rho_b$  كالآتى

$$\rho_b = \frac{\rho_{y,x}}{\sqrt{\sum (x - \bar{x})^2}}$$

حيث أن  $\rho_{y,x}^2$  هو تباين الانحرافات أو الفروق  $d_{y,x}$  عندما تكون  $y$  مستقلة عن  $x$  ويعرف كذلك بأنه تباين المتغير  $y$  حول خط الانحدار وليس حول الوسط الحسابى  $\bar{y}$  . وحسب هذا التباين كالآتى :

$$\rho_{y,x}^2 = \frac{\sum d_{y,x}^2}{(n-2)} = \frac{\sum (y - \hat{y})^2}{(n-2)}$$

حيث أن  $d_{y,x}$  تساوى الفرق أو الانحراف  $(y - \hat{y})$  بدرجات الحرية  $(n - 2)$  .

حدود الثقة لمعامل الانحدار :

يمكن حساب حدود ثقة لمعامل الانحدار  $(\beta)$  وذلك بدرجة الثقة المعينة ودرجات الحرية الملائمة وذلك بالتعويض عن قيمة  $t$  من جدول توزيع  $t$  فى المعادلة .

$$\frac{b - \beta}{\rho_b} = \pm t$$

وتكون حدود الثقة لمعامل الانحدار  $\beta$  وبدرجة ثقة ٩٥ % مساوية .

$$P_n \left\{ b - t_{(0.05, d.f.)} \rho_b \leq \beta \leq b + t_{(0.05, d.f.)} \rho_b \right\} = 0.95$$

### الارتباط البسيط Simple Correlation

إذا فرض أن كل النقط التي تمثل الأزواج المختلفة من المشاهدات وقعت كلها على خط الانحدار فيكون بالتالى الانحراف المعياري للتقدير  $(\hat{y})$  مساويا صفرا . ويكون تقدير قيم  $(y)$  من قيم  $(x)$  ذو درجة عالية من الدقة . وعلى عكس ذلك ، فقد يكون خط الانحدار أفقيا تماما بمعنى أن المتوسط الحسابي للمتغير  $(y)$  يكون مساويا لقيمة  $(y)$  لجميع قيم المتغير  $(x)$  المختلفة ، وفي هذه الحالة فإن معرفة قيمة  $(x)$  لن تساعد في تقدير قيمة  $(y)$  . وفي هذه الحالة فإن الخطأ المعياري للتقدير يكون مساويا تماما للانحراف المعياري للمتغير  $(y)$  . أى أن

$$b_{y \cdot x} = b_y$$

$$\sqrt{\frac{\sum (y - \hat{y})^2}{N}} = \sqrt{\frac{\sum (y - \bar{y})^2}{N}}$$

ويكون في هذه الحالة

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

ما سبق يمكن القول بأن الحد الأدنى لقيمة الانحراف المعياري للتقدير  $\hat{y}$  سيكون مساويا صفرا وأن الحد الأعلى لقيمة الانحراف المعياري للتقدير  $\hat{y}$  سيكون مساويا  $b_y$  أى أن

$$0 \leq b_{y \cdot x} \leq b_y$$

ويقسمة كل حد على  $b_y$  وتربيعه فإننا نحصل على

$$0 \leq \frac{b_{y \cdot x}^2}{b_y^2} \leq 1$$

والنسبة  $\frac{b_{y \cdot x}^2}{b_y^2}$  تساوى مربع معامل الارتباط البسيط للمجتمع ويعرف بـ  $(R^2)$

ويطلق عليه معامل التحديد Coefficient of determination

ويكون تقدير معامل الارتباط البسيط من العينة مساويا

$$r = \frac{s_{\hat{y}}}{s_y} = \frac{s_{y \cdot x}}{s_y}$$