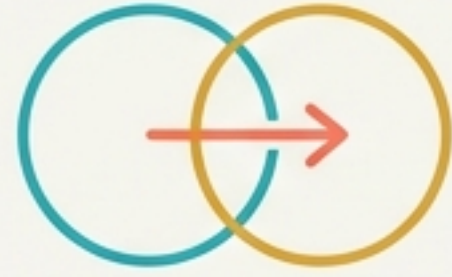


# الإنحدار الخطي البسيط

الدليل المنهجي والتطبيقي: من البيانات الخام إلى  
التنبؤ الدقيق (وفق 18 خطوة عملية)

من إعداد الدكتورة سامية بوكحيل



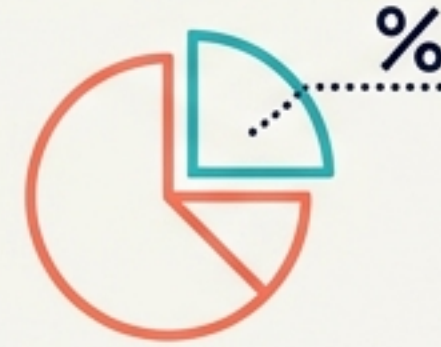
**قياس الارتباط (Correlation):**  
تحديد قوة الارتباط الكلي بين المتغيرين.



**تقدير العلاقة (Estimation):**  
بناء دالة رياضية لتقدير  $Y$  بناءً على  $X$ .

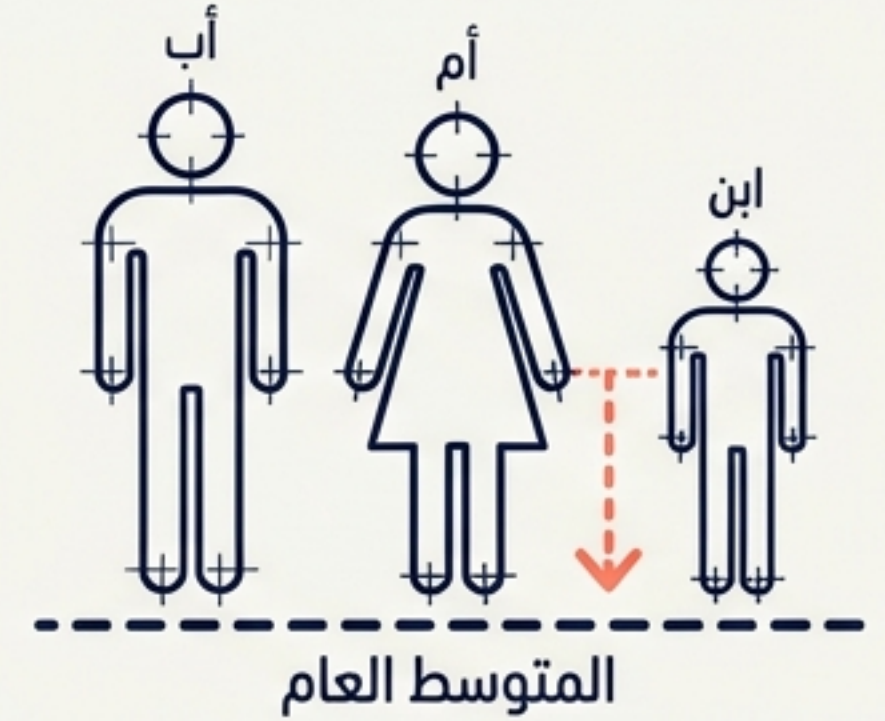


**تحديد الاتجاه (Impact Direction):**  
هل التأثير إيجابي أم سلبي؟  
(يُحدّد بإشارة وقيمة المَعْلَمَة).



**تفسير التباين (Explanation):**  
معرفة نسبة تفسير المتغير  $X$  لاختلافات المتغير  $Y$ .

## المخطط الأساسي: مفهوم الانحدار وأهدافه



أسلوب رياضي قدمه العالم فرانسيس جالتون (Francis Galton).

الفكرة الجوهرية: دراسة تراجع (انحدار) البيانات نحو المتوسط العام.

# موقع النموذج في الفضاء الإحصائي: أنواع الانحدار

## الانحدار المتعدد (Multiple)



متغير مستقل ( $X$ ): 2 فما فوق



متغير تابع ( $Y$ ): 1

المتغيرات الضابطة:  
لا يوجد.

## الانحدار الجزئي (Partial)



متغير مستقل ( $X$ ): 1



متغير تابع ( $Y$ ): 1

المتغيرات الضابطة: تثبيت  
وعزل المتغيرات الأخرى.

## الانحدار الخطي البسيط (Simple Linear)



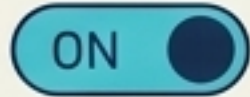
متغير مستقل ( $X$ ): 1



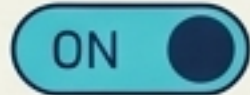
متغير تابع ( $Y$ ): 1

المتغيرات الضابطة:  
لا يوجد.

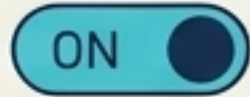
# فحص النظام: الشروط القبلية الـ 7 لتطبيق النموذج



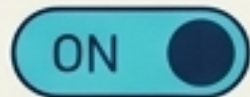
**العشوائية والاستقلالية:** اختيار العينة احتمالي، وقيم الأفراد مستقلة.



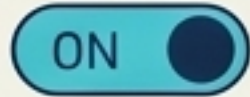
**البيانات الكمية:** المتغيران  $(X, Y)$  مقاسان بمقياس كمي (نسبي أو فئوي).



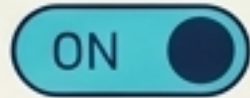
**التوزيع الطبيعي (الاعتدالي):** توزيع بيانات المتغيرين يتبع المنحنى الطبيعي (الجرس).



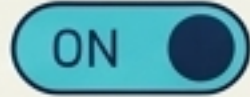
**التباين الإيجابي:** تباين المتغير  $X$  أكبر من الصفر (لضمان قدرته على التفسير).



**العلاقة الخطية:** وجود مسار خطي واضح بين  $X$  و  $Y$ .



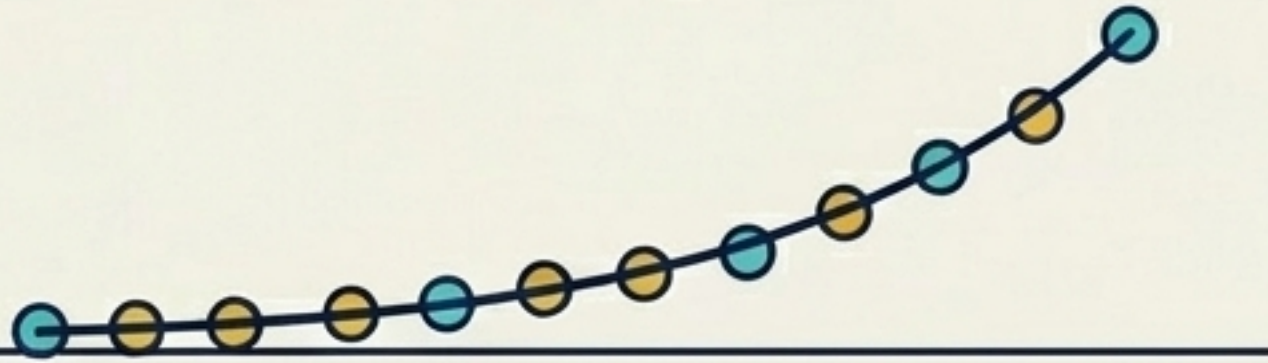
**متوسط البواقي معدوم:** متوسط الأخطاء العشوائية يساوي صفر.



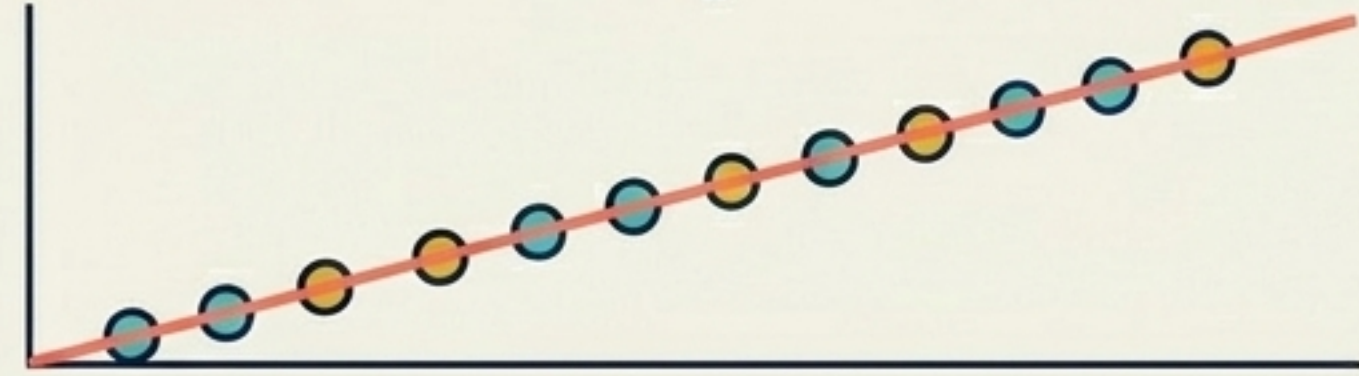
**اعتدالية البواقي:** الأخطاء العشوائية (البواقي) تتوزع توزيعاً طبيعياً.

# مخطط الانتشار (Scatter Plot): لماذا نشترط الخطية؟

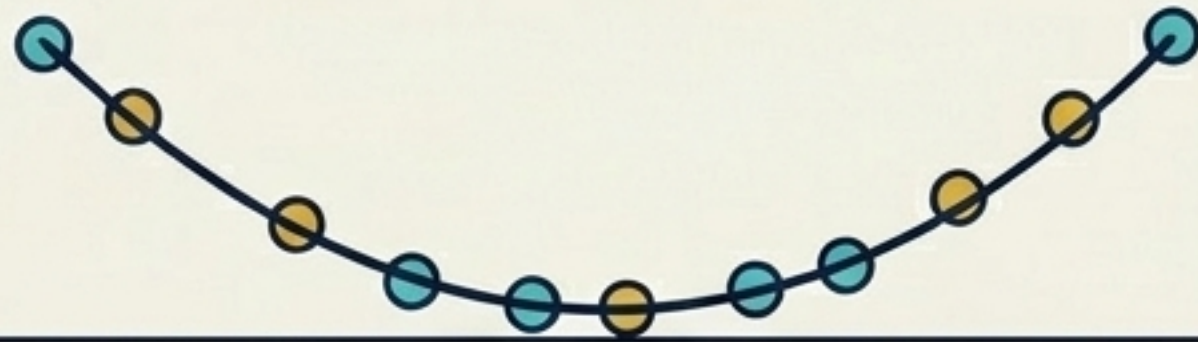
❌ نموذج أسي (Exponential)



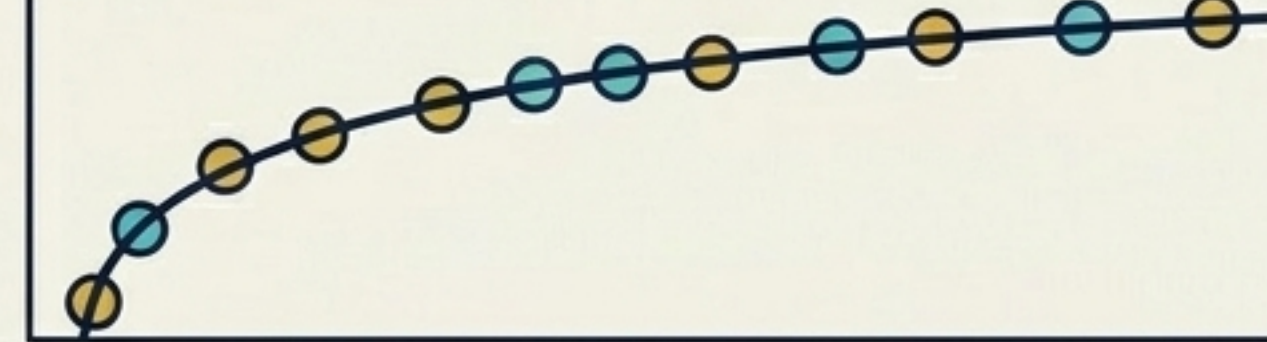
✅ نموذج خطي (Linear)



❌ نموذج تربيعي (Quadratic)



❌ نموذج لوغاريتمي (Logarithmic)



قبل بدء الحساب، يجب رسم نقاط المتغير المستقل (X) والمتابع (Y).  
نطبق الانحدار الخطي فقط إذا اتخذت النقاط مساراً مستقيماً.

# التشريح الهندسي لمعادلة الانحدار

$\alpha / a$ : الثابت (Y-Intercept)  
قيمة Y عندما تكون  $X = 0$

Y: المتغير التابع  
(المُتنبأ به - Predicted Value)

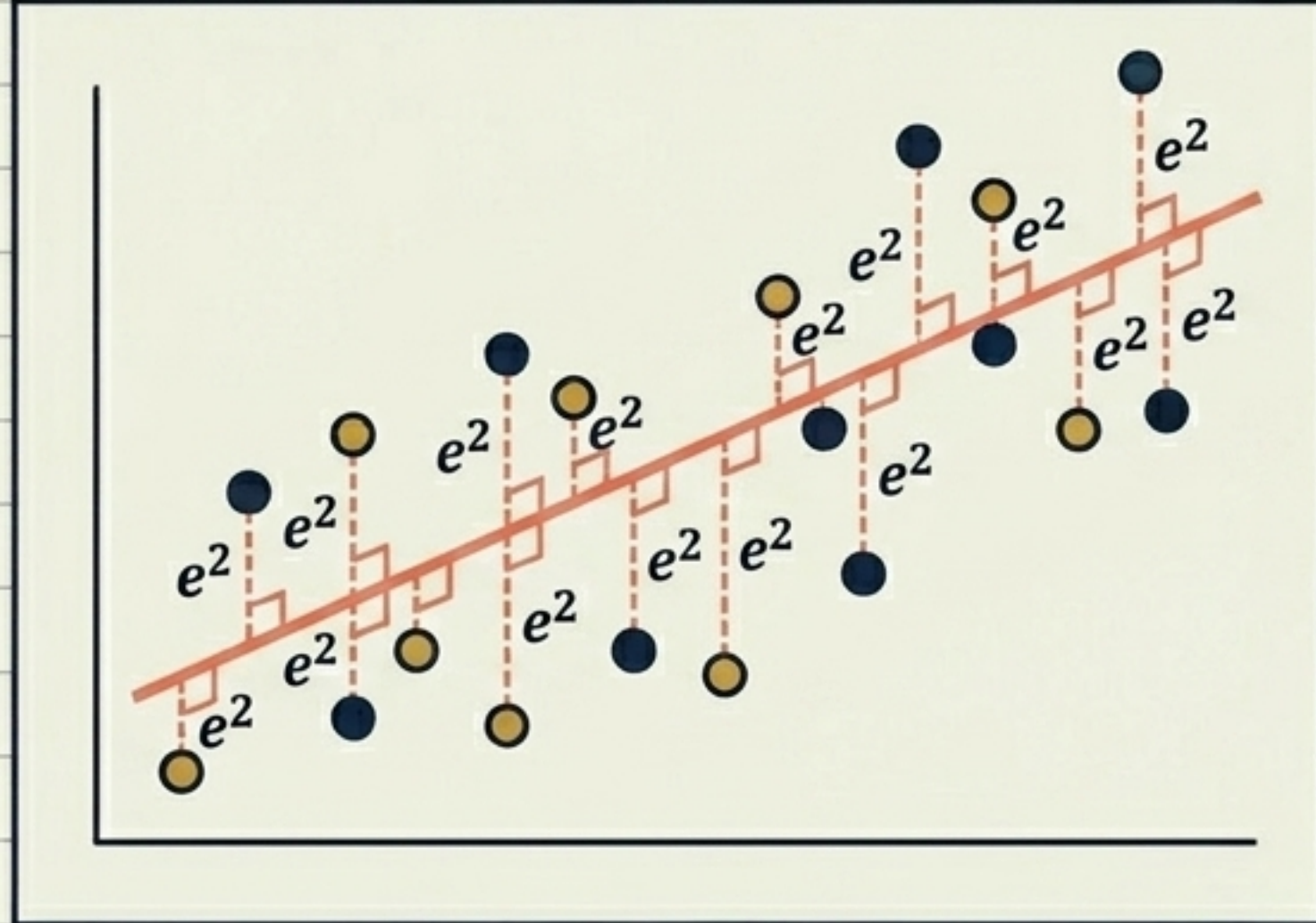
$$Y' = \alpha + \beta X + \varepsilon$$
$$y' = a + bx$$

$\beta / b$ : معامل الانحدار / الميل  
مقدار التغير في Y عند تغير X بوحدة واحدة

X: المتغير المستقل  
(المُفسّر - Predictor)

$\varepsilon / e$ : الأخطاء العشوائية (البواقى) -  
الفروق بين القيم الحقيقية والمقدرة

# محرك النموذج: طريقة المربعات الصغرى (OLS)



الهدف: رسم خط يجعل مجموع مربعات المسافات (الأخطاء) بين النقاط المنتشرة والخط مستقيماً أصغر ما يمكن.

معادلات العينة (Sample Formulas):

لحساب الميل (b):

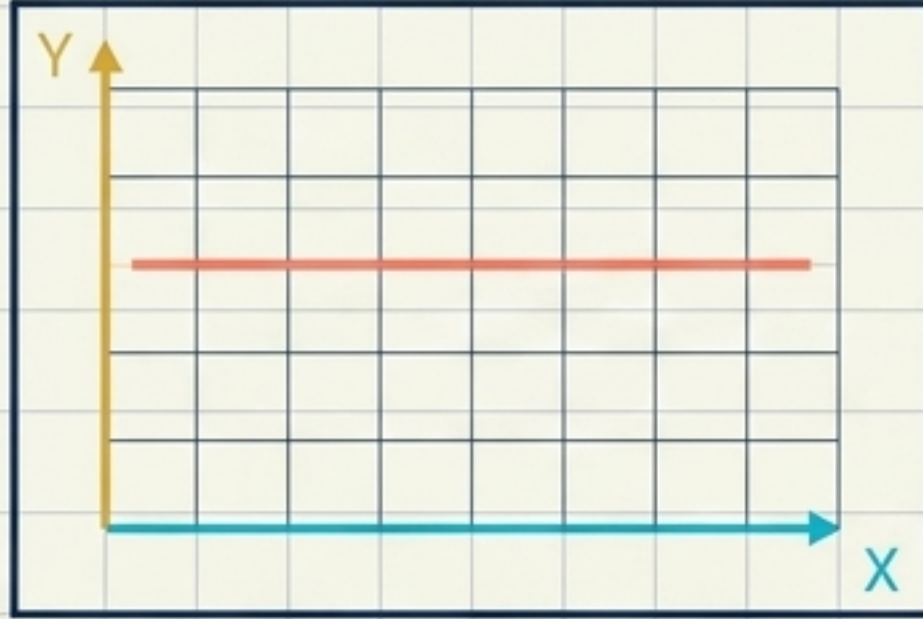
$$b = \frac{\sum xy - n \cdot \bar{x} \cdot \bar{y}}{\sum x^2 - n \cdot \bar{x}^2}$$

(أو باستخدام الانحرافات:  $b = r \cdot \frac{S_y}{S_x}$ )

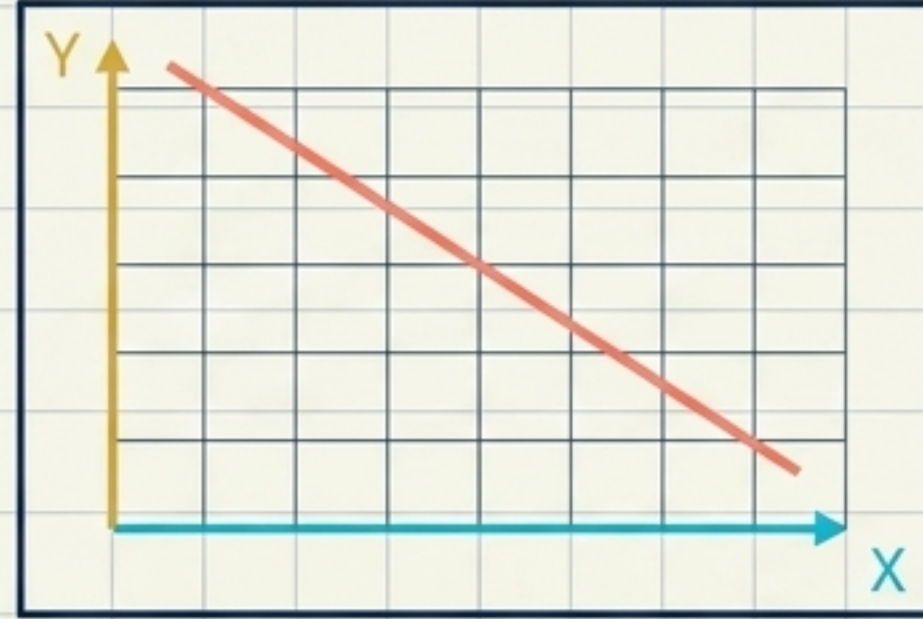
لحساب الثابت (a):

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

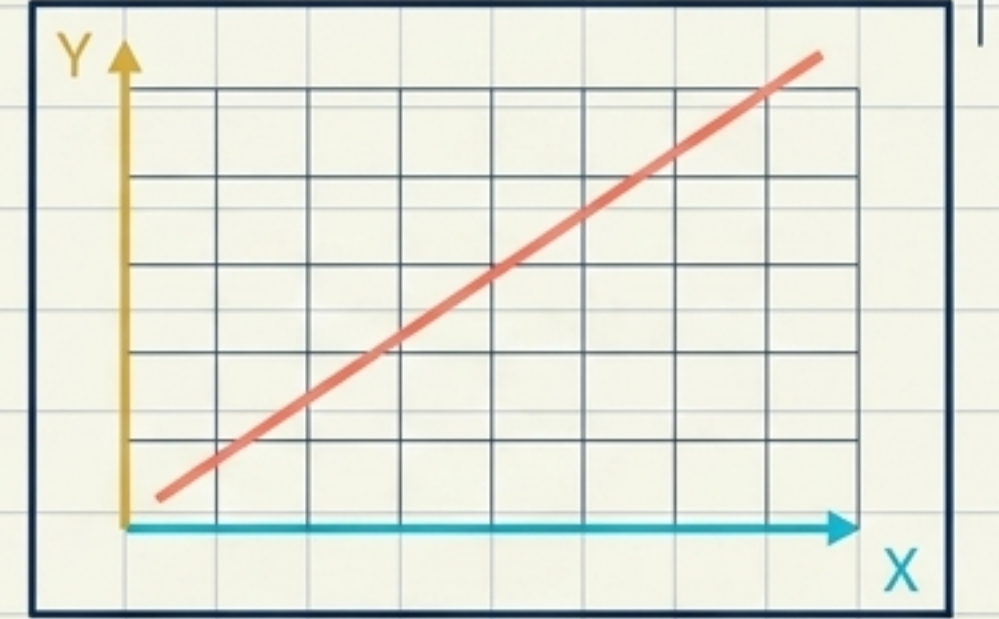
## تفسير معامل الانحدار: قراءة الميل (b)



معدوم ( $b=0$ ): لا يوجد تأثير  
لـ  $X$  على  $Y$ .



إشارة سالبة ( $b-$ ): علاقة عكسية.  
زيادة  $X$  تؤدي لنقصان  $Y$ .



إشارة موجبة ( $b+$ ): علاقة طردية.  
زيادة  $X$  تؤدي لزيادة  $Y$ .

**المثال التطبيقي:**  $Y' = 3.67 + 0.43 X$   
( $X$ : ساعات المذاكرة،  $Y$ : التحصيل الدراسي)

**التفسير:** كلما زادت ساعات المذاكرة بوحدة واحدة، زاد التحصيل الدراسي بمقدار  $0.43$  درجة (التأثير (التأثير طردي إيجابي).

# تشرح الأخطاء: فهم البواقي العشوائية (Residuals)

النقطة العلوية (Y): القيمة الحقيقية (المُشاهدة الفعلية).

النقطة على الخط (Y'): القيمة التقديرية (المُتنبأ بها).

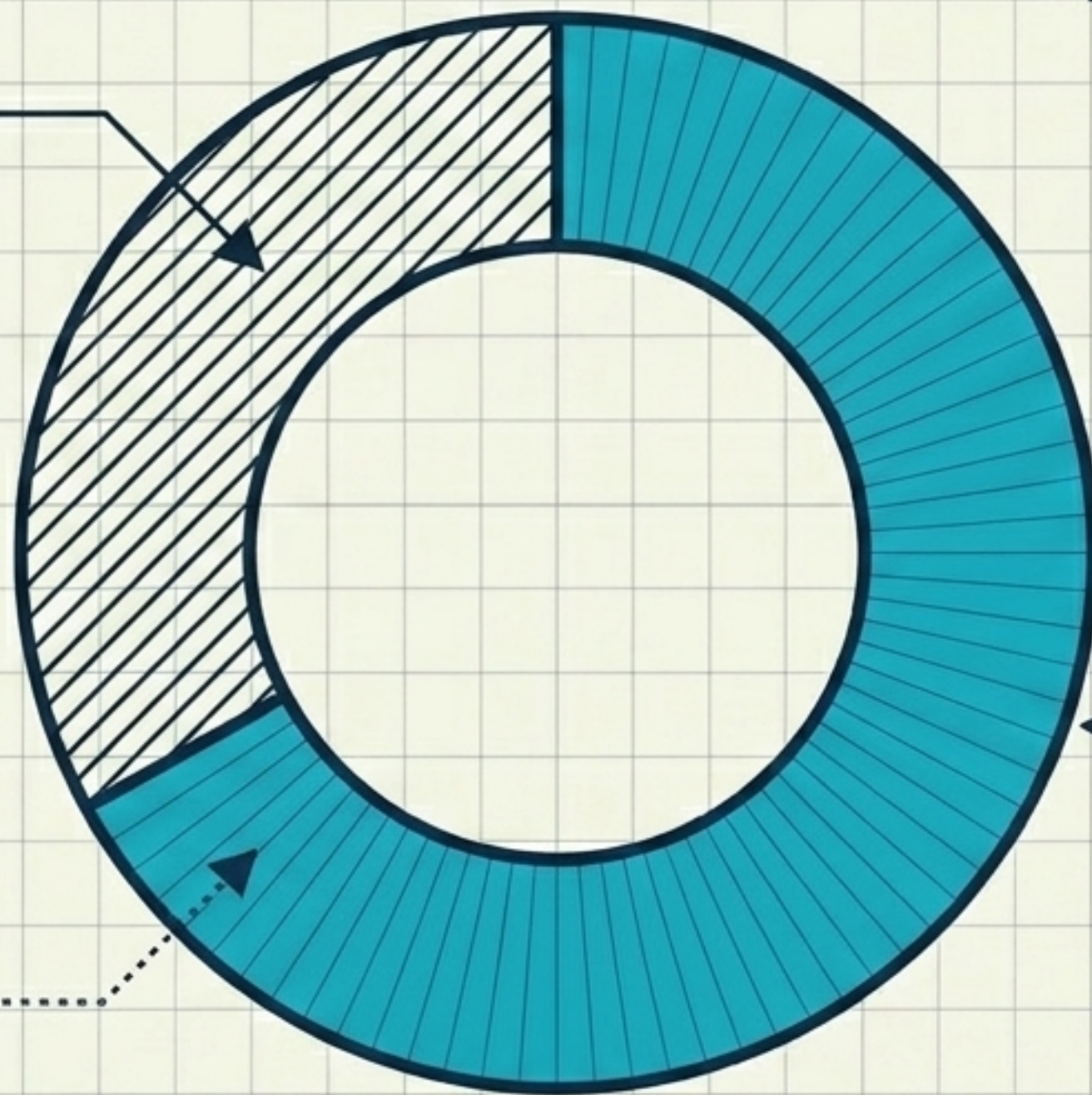
المسافة العمودية (e): الباقي (الخطأ العشوائي).

القاعدة الأولى:  $e = Y - Y'$   
القاعدة الثانية: مجموع البواقي يجب أن يساوي صفراً

# قوة التفسير: معامل التحديد ( $R^2$ )

هو النسبة المئوية للتغيرات في المتغير التابع ( $Y$ ) التي نجح المتغير المستقل ( $X$ ) في تفسيرها. يتراوح بين 0 و 1.

33% التباين غير المُفسَّر (يعود لمتغيرات أخرى لم تُدرس في النموذج).



مثال تطبيقي:

$$R^2 = 0.67$$

67% التباين المُفسَّر (بسبب المتغير  $X$ ).

# الجسر الرياضي: ربط الانحدار بالارتباط

حساب الارتباط من التحديد:

$$R = \pm\sqrt{R^2}$$

التحديد  $(R^2)$   
والانحدار  $(b)$

الارتباط  $(R)$

إشارة الارتباط: تأخذ  
نفس إشارة معامل الانحدار  $(b)$ .

حساب الارتباط من معاملي الانحدار:  $R = \sqrt{b_{yx} \times b_{xy}}$

مثال:  $b_x \times b_{xy} = 0.90 = \sqrt{0.88 \times 0.92}$  (ارتباط قوي جداً وطردي)

# هوامش الخطأ المعياري في التقدير

## الخطأ المعياري لمعامل الانحدار ( $S_b$ )

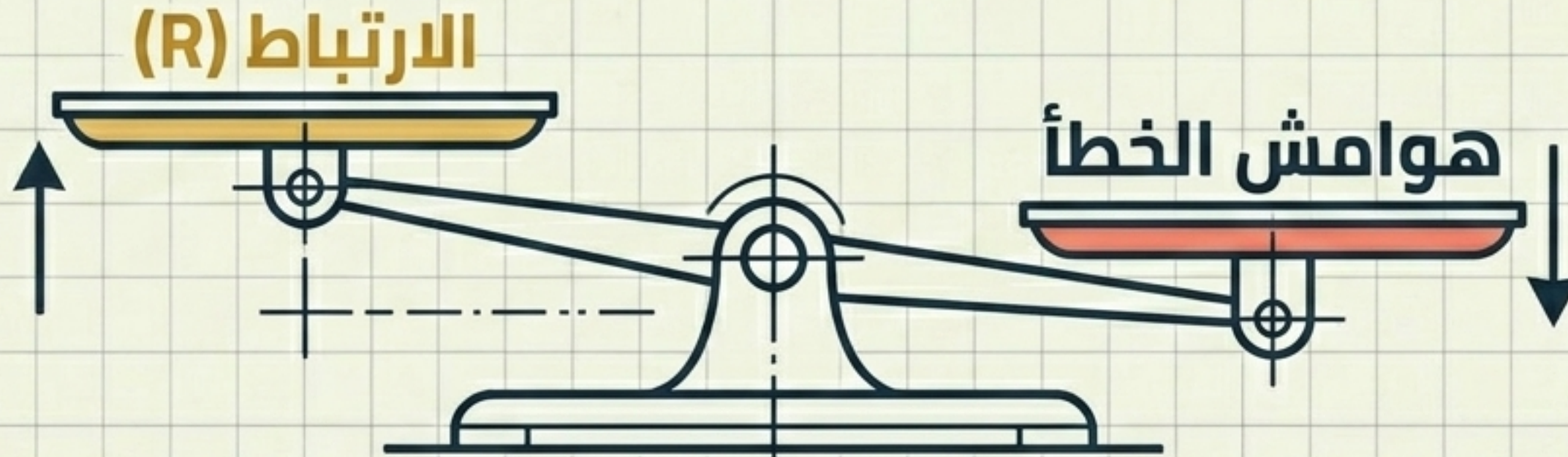
يقيس مدى انحراف معامل العينة ( $b$ ) عن المعلمة الحقيقية للمجتمع ( $\beta$ ).

يحسب بناءً على تباين المتغير  $X$  والخطأ المعياري للتقدير.

## الخطأ المعياري للتقدير ( $S_e$ )

يقيس انحراف القيم الحقيقية عن خط المعادلة التقديرية.

**علاقة عكسية:** كلما زادت قوة الارتباط ( $R$ )، قل الخطأ المعياري للتنبؤ.



# شجرة القرار: اختبار الدلالة الإحصائية

اختبار الدلالة الإحصائية

اختبار (T-Test)

الهدف: قياس دلالة وتأثير المتغير المستقل X.

اختبار فيشر (F-Test / ANOVA)

الهدف: قياس الصلاحية العامة للنموذج في التنبؤ.

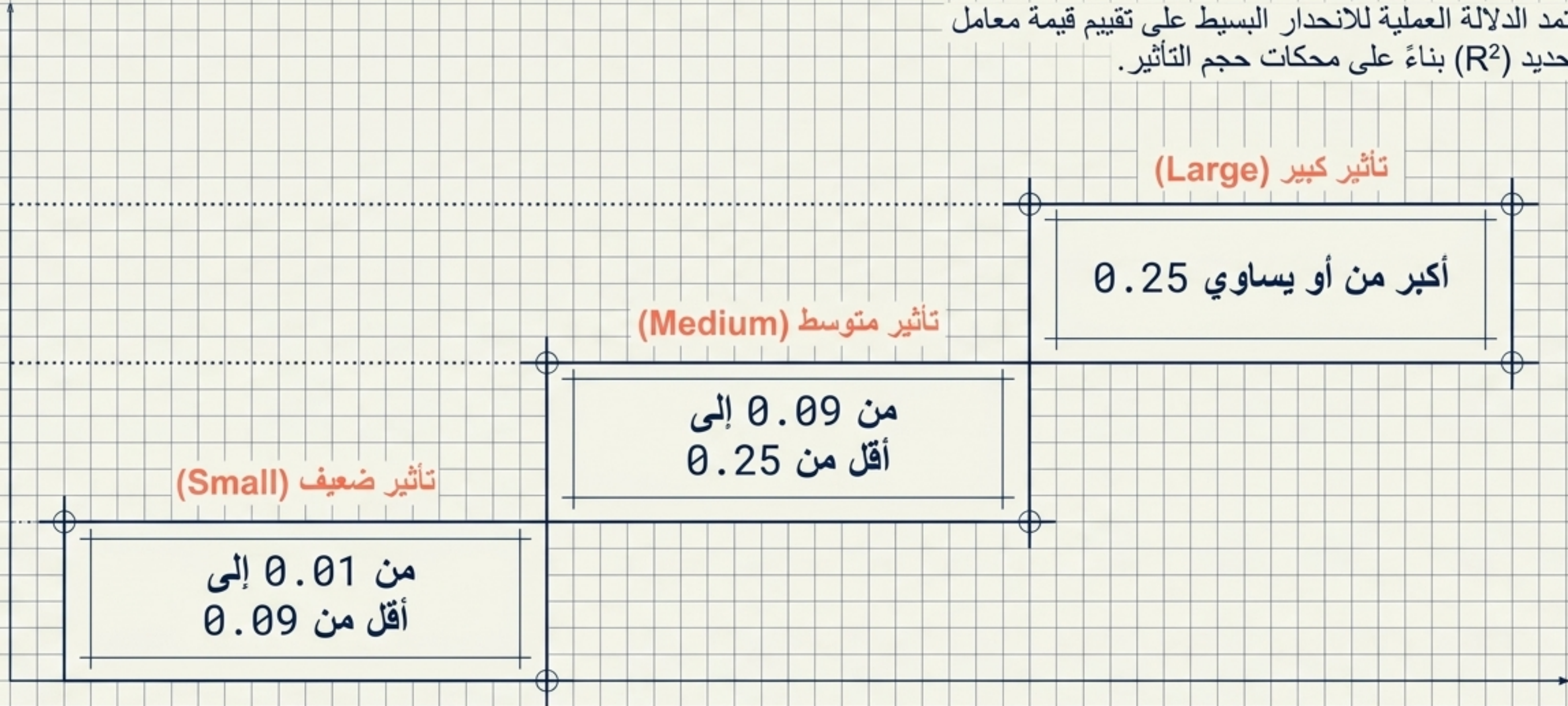
المحسوبة  
يقابلها  
المجدولية

إذا المحسوبة < المجدولية:  
نقبل الفرض الصفري (غير دال).

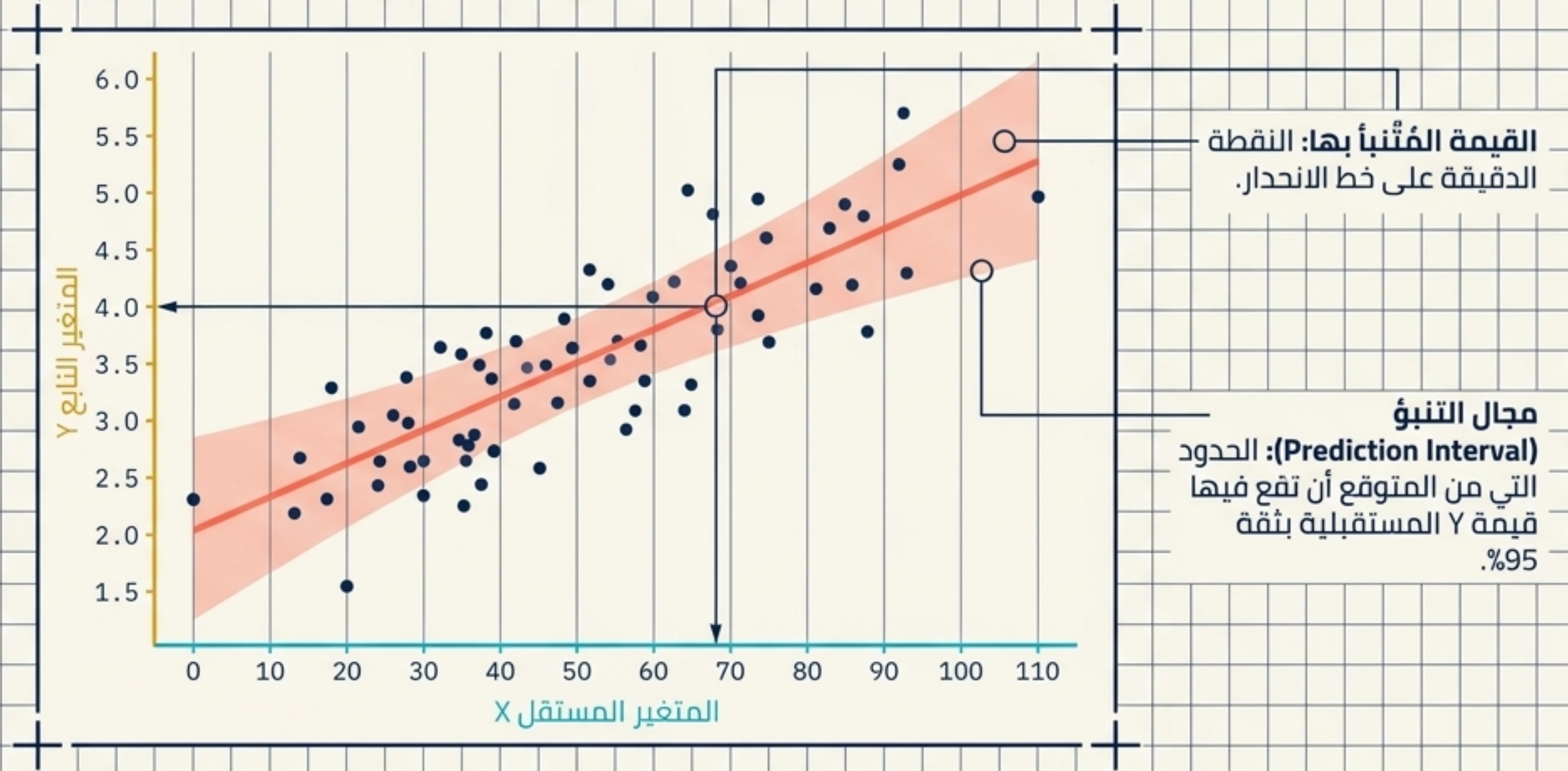
إذا المحسوبة  $\geq$  المجدولية:  
نرفض الفرض الصفري (دال إحصائياً).

# الدلالة العملية: قياس حجم التأثير

تعتمد الدلالة العملية للانحدار البسيط على تقييم قيمة معامل التحديد ( $R^2$ ) بناءً على محكات حجم التأثير.



# الهدف النهائي: التنبؤ ومجال الثقة



الانحدار ليس مجرد رسم خط، بل هو صناعة أداة هندسية دقيقة تسمح للباحث باستشراف القيم المستقبلية مع تحديد هامش الخطأ بدقة.