

الحماض - الخمسة

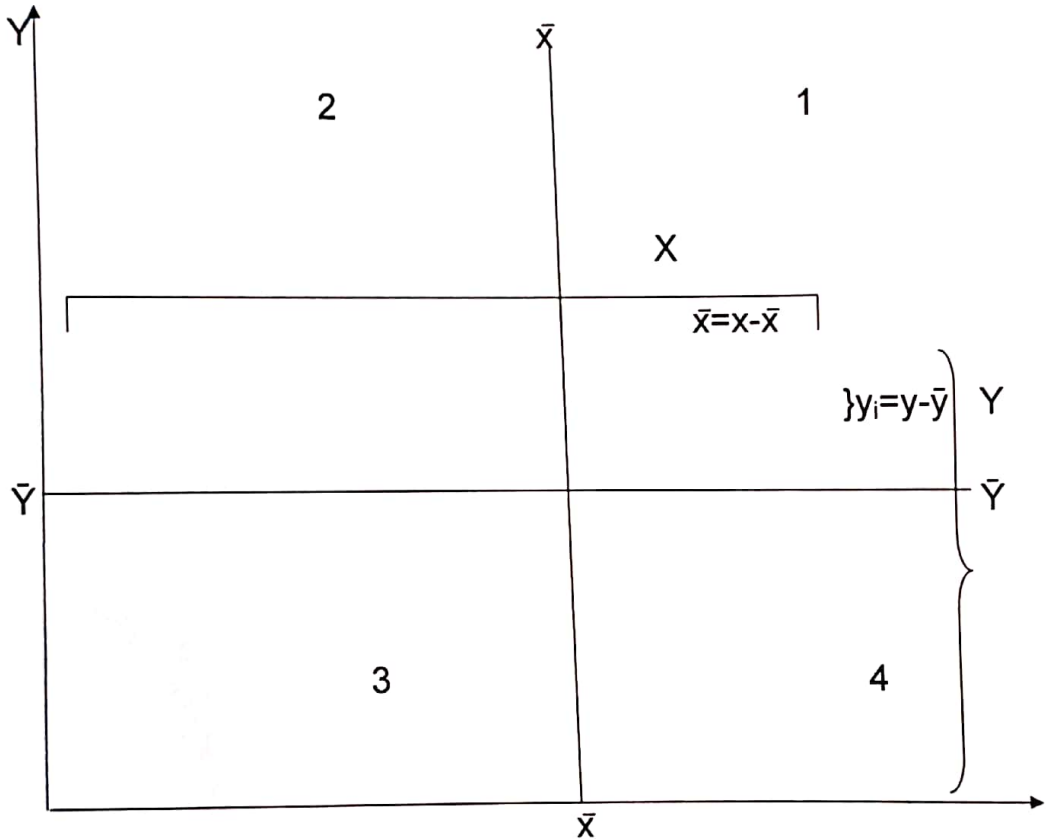
معا، γ ، β ، α

$$t = \frac{(\hat{\beta} - \beta) \sqrt{\sum x^2}}{\delta_{\hat{\beta}}} \cdot \frac{\delta_u \sqrt{n-2}}{\sqrt{n-2} \delta_u^2}$$

$$t = \frac{(\hat{\beta} - \beta) \sqrt{\sum x^2}}{\delta_u} \sim t_{n-2}$$

معامل الارتباط

لتفسير الارتباط سوف نعتمد على الشكل الانتشاري. سوف نأخذ عينة من المشاهدات حول y و x ونحاول تمثيلها (كل زوج) في نقطة و الشكل الناتج يكون الشكل الانتشاري.



بتقسيم المستوى بين المحورين x و y الى اربعة اقسام بواسطة مستقيمين متعامدين على المحاور الاحداثية عند النقطتين \bar{x} و \bar{y} .

من اجل اية نقطة p ذات احداثيين (x_i, y_i) سوف نعرف الانحرافين

$$x_i = x_i - \bar{x}$$

$$y_i = y_i - \bar{y}$$

و نلاحظ ما يلي:-

اولا: من اجل جميع النقاط في الربع الاول فان الجداء $x_i y_i$ هو جداء موجب.

ثانيا: من اجل جميع النقاط في الربع الثاني فان الجداء $x_i y_i$ هو جداء سالب.

ثالثا: من اجل جميع النقاط في الربع الثالث فان الجداء $x_i y_i$ هو جداء موجب.

رابعا: من اجل جميع النقاط في الربع الرابع فان الجداء $x_i y_i$ هو جداء سالب.

و اذا اخذنا مجموع جميع الجداءات بالنسبة للنقاط $\sum_{i=1}^n x_i y_i$ نلاحظ ان هذا المقدار هو عبارة عن مقياس للترابط بين x و y ذلك اننا ندرك ثلاث حالات.

ح1: اذا كان الترابط (تناسب طردي) موجبا (بحيث ان اغلب النقاط تتموضع في الربعين

$$\sum x_i y_i > 0 \text{ (الاول و الثالث) فان المجموع}$$

اي تكون نزعة الى الاشارة الموجبة.

ح2: اذا كان الترابط تناسبعكسي (سالبا) (بحيث ان اغلب النقاط تتموضع في الربعين الثاني و الرابع) فان المجموع تكون له نزعة الى اشارة سالبة.

ح3: بينما اذا لم يكون هناك ترابط او علاقة بين x و y فان النقاط سوف تنتشر عبر المربعات الاربعة دون اي قانون. و المجموع $\sum_{i=1}^n x_i y_i$ يكون صغيرا جدا و يتناهي الى الصفر.

ملاحظة: الا ان هذا المقياس يعاني من عيبين:-

1- ان قسمته الكمية يمكن ان تزداد بمجرد اضافة مشاهدات اخرى الى العينة.

2- اذا يتاثر ايضا بوحدات القياس بين x و y .

و يتم تصحيح هذين العيبين كما يلي:-

1- فيما يخص العيب الاول يتم تصحيحه بتقسيم المجموع $\sum xy$ على حجم العينة فنحصل

$$\text{COV}(x, y) = \frac{\sum(x_i y_i)}{n} \text{ بذلك على التباين المشترك للعينة}$$

2- اما العيب الثاني فيتم تصحيحه بتقسيم المتغيرين x و y على انحرافهما المعياري داخل العينة اي s_x, s_y .

$$\text{var}(x) = s_x^2 = \frac{\sum x^2}{n} \quad \text{حيث: -}$$

$$\text{Var}(y) = s_y^2 = \frac{\sum y^2}{n}$$

فيصبح المتغيرين:

$$\frac{x_1}{s_x}, \frac{x_2}{s_x}, \dots, \frac{x_n}{s_x}$$

$$\frac{y_1}{s_y}, \frac{y_2}{s_y}, \dots, \frac{y_n}{s_y}$$

$$\frac{\sum \frac{x_i y_i}{s_x s_y}}{n} = \frac{\sum x_i y_i}{n s_x s_y} = \frac{\text{cov}(x, y)}{\sqrt{\text{var}(x)} \sqrt{\text{var}(y)}} = \frac{\text{cov}(x, y)}{s_x s_y}$$

$$= \frac{\sum x_i y_i}{n \sqrt{\frac{\sum x^2}{n}} \sqrt{\frac{\sum y^2}{n}}}$$

$$= \frac{\sum x_i y_i}{\sqrt{\sum x^2} \sqrt{\sum y^2}} = r \quad \text{معامل الارتباط البيروسوني } r$$

ملاحظة: ايجاد العلاقة بين معامل الارتباط و معامل النحدار

$$\beta = \frac{\sum}{\sum x^2} \quad \text{لدينا:}$$

بضرب كل من البسط و المقام بـ sy

$$\beta = \frac{\sum xy}{\sum x^2} \cdot \frac{sy}{sy} = \frac{\sum xy \cdot sy}{\sum x^2 \cdot \sqrt{\frac{\sum y^2}{n}}}$$

$$= \frac{\sum xy \cdot sy}{\sqrt{\sum x^2} \sqrt{\sum x^2} \sqrt{\frac{\sum y^2}{n}}}$$

$$= \frac{\sum xy \cdot sy}{\sqrt{\frac{\sum x^2}{n}} \sqrt{\sum x^2} \sqrt{\sum y^2}}$$

$$= \frac{\Sigma xy \cdot sy}{\sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n}} \sqrt{\Sigma y^2} \cdot \sqrt{\frac{\Sigma x^2}{n}}}$$

$$\beta = r \cdot \frac{sy}{sx}$$

كما يمكن ايجاد العلاقة بين ميل خط المستقيم و معامل الارتباط

$$r^2 = \beta^2 \frac{s^2 x}{s^2 y} = \beta \frac{\Sigma xy}{\Sigma x^2} \cdot \frac{\frac{\Sigma x^2}{n}}{\frac{\Sigma y^2}{n}}$$

و تفيد هذه العلاقة في تحليل التباين $r^2 = \beta \frac{\Sigma xy}{\Sigma y^2}$

لدينا من تعريف مستقيم المربعات الصغرى

$$y_i = \hat{y}_i + e_i \Rightarrow e_i = y_i - \hat{y}_i$$

$$\Sigma y^2 = \Sigma \hat{y}_i^2 + \Sigma e_i^2 + 2 \Sigma \hat{y}_i e_i$$

$$e_i = y_i - \beta x_i \quad \leftarrow \quad 0$$

$$\Sigma \hat{y}_i e_i = \Sigma \beta x_i e_i$$

$$= \beta [\Sigma x_i (y_i - \beta x_i)]$$

$$= \beta (\Sigma x_i y_i - \beta \Sigma x_i^2) \rightarrow 0$$

$$\beta = \frac{\Sigma xy}{\Sigma x^2} \quad \text{لان:}$$

$$\Sigma xy = \beta \Sigma x^2 \quad \text{و منه:}$$

$$\Sigma xy - \beta \Sigma x^2 = 0 \quad \text{و بالتالي:}$$

$$\Sigma y_i^2 = \Sigma \hat{y}_i^2 + \Sigma e_i^2 \quad \text{و منه:}$$