

بعض المؤشرات الإحصائية :

إن تلخيص البيانات سواء عن المجتمع أو العينة وذلك بتبويبها في توزيعات تكرارية ومن ثم تمثيلها برسومات بيانية لإعطاء فكرة عن شكل الظاهرة لا يفيد كثيراً في التبؤ لذلك يجب العمل على إيجاد بعض المقاييس (المؤشرات) الرقمية والتي من شأنها إعطاء فكرة واضحة عن هذه البيانات كمقاييس النزعة المركزية أو التشتت ... الخ . والآتي بعض أهم هذه المقاييس :

1- الوسط الحسابي (المعدل) :

يعد الوسط الحسابي من أهم مقاييس النزعة المركزية لكثره تطبيقاته ، فإذا كان لدينا مجتمع محدود مكون من (N) مشاهدة ممثلة بالمتغير العشوائي (Y) أي أن :

$$Y_i = Y_1, Y_2, Y_3, \dots, Y_N$$

وان :

$$y_i = y_1, y_2, y_3, \dots, y_n$$

عبارة عن مشاهدات مأخوذة من نفس المجتمع وتمثل العينة بحجم (n) مشاهدة حيث أن : (n ≤ N) ، عندئذ يعرف الوسط الحسابي بالصيغة التالية :

$$\mu = \bar{Y} = \frac{\sum_{i=1}^N Y_i}{N}$$

للمجتمع

$$\hat{\mu} = \bar{y} = \frac{\sum_{i=1}^n y_i}{n}$$

للعينة

أي أن الوسط الحسابي لمجموعة مشاهدات ماهو إلا عملية إيجاد معدل هذه المشاهدات وهو مكافئ لعملية إيجاد توقع الدالة الذي تم شرحه سابقاً أي أن :

$$E[Y] = \sum_{i=1}^N Y_i P(Y_i) = \mu = \bar{Y}$$

علماً بأن وحدة قياس الوسط الحسابي هي نفس وحدة قياس المتغير العشوائي .

مثال :

لتكن $Y = 2, 5, 4, 3, 3, 7$ تمثل عدد الأخطاء الموجودة في سة صفحات من كتاب معين ، المطلوب احسب معدل عدد الأخطاء .

الحل :

$$\bar{Y} = \frac{\sum_{i=1}^N Y_i}{N} = \frac{2 + 5 + 4 + 3 + 3 + 7}{6} = 4$$

وباستخدام صيغة التوقع نجد أن:

$$E[Y] = \sum_{i=1}^6 Y_i P(Y_i) = 2\left(\frac{1}{6}\right) + 5\left(\frac{1}{6}\right) + 4\left(\frac{1}{6}\right) + 3\left(\frac{2}{6}\right) + 7\left(\frac{1}{6}\right) = 4$$

2- التباين : Variance

مثلاً أشرنا سابقاً ، يعد هذا المقياس من أهم مقاييس التشتت ويستخدم هذا المقياس أيضاً للمقارنة بين مجموعتين أو أكثر (تحت شروط معينة) من حيث درجة التجانس ، فكلما كان تباين المجموعة صغير دل هذا على كبر تجانس مشاهدات تلك المجموعة والعكس صحيح . إن الصيغة الرياضية الخاصة بالتباين هي :

للمجتمع :

$$V(Y) = \sigma_{(y)}^2 = E(Y^2) - [E(Y)]^2 = E[Y - \bar{Y}]^2 = \frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - \bar{Y})^2}{N} \quad \text{when } N \geq 30$$

$$\text{and } V(Y) = \sigma_{(y)}^2 = \frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - \bar{Y})^2}{N-1} \quad \text{when } N < 30$$

للعينة :

$$\hat{V}(Y) = S_{(y)}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}{n} \quad \text{when } n \geq 30$$

$$\text{and } \hat{V}(Y) = S_{(y)}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}{n-1} \quad \text{when } n < 30$$

إن وحدة قياس التباين هي مربع وحدة قياس المتغير العشوائي أي أنه إذا كانت وحدة قياس المتغير العشوائي هي (سم ، كغم ، م ، ... الخ) فإن وحدة قياس التباين هي (سم² ، كغم² ، م² ، ... الخ) ولعرض توحيد وحدة القياس بين المتغير العشوائي وقياس التباين يتم اخذ الجذر التربيعي للتباين عند ئذ يدعى هذا المقياس بالانحراف المعياري (القياسي) في حالة قياسات المجتمع وبالخطأ المعياري في حالة قياسات العينة . أي أن

:

$$\sigma_{(y)} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - \bar{Y})^2}{N \text{ or } N-1}} \quad \text{للمجتمع}$$

$$S_{(y)} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}{n \text{ or } n-1}} \quad \text{للعينة}$$

مثال : لبيانات المثال السابق جد التباين والانحراف المعياري :

$$Y = 2, 5, 4, 3, 3, 7$$

الحل :

$$\sigma_{(y)}^2 = \frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - \bar{Y})^2}{N} = \frac{(2-4)^2 + (5-4)^2 + (4-4)^2 + (3-4)^2 + (3-4)^2 + (7-4)^2}{6} = 2.667$$

وبطريقة أخرى :

$$V(Y) = \sigma_{(y)}^2 = E(Y^2) - [E(Y)]^2$$

$$\therefore E(Y) = \bar{Y} = 4$$

$$\therefore E(Y^2) = \sum_i Y_i^2 P(Y_i) = (2)^2 \frac{1}{6} + (5)^2 \frac{1}{6} + (4)^2 \frac{1}{6} + (3)^2 \frac{2}{6} + (7)^2 \frac{1}{6} = \frac{112}{6} = 18.667$$

$$\Rightarrow V(Y) = 18.667 - (4)^2 = 2.667$$

وان الانحراف المعياري:

$$\sigma_{(y)} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - \bar{Y})^2}{N}} = \sqrt{2.667} = 1.633$$

3- التباين المشترك : Covariance

وهو تباين واختلاف القيم عن بعضها البعض في مجموعتين (متغير مع متغير آخر) ، ويستخدم كمقاييس نوعي لوجود العلاقة بين متغيرين . إن الصيغة الرياضية الخاصة بهذا المقياس تكون كالتالي :

$$Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = \frac{\sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{N \text{ or } (N-1)}$$

ويمكن الاستنتاج من خلال العلاقة الأخيرة بان :

$$V(Y) = Cov(Y, Y) = E(YY) - E(Y)E(Y) = E(Y^2) - [E(Y)]^2$$

$$\Rightarrow Cov(Y, Y) = \frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - \bar{Y})(Y_i - \bar{Y})}{N \text{ or } (N-1)} = \frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - \bar{Y})^2}{N \text{ or } (N-1)} = V(Y)$$

ملاحظة : يمكننا الاستنتاج بان التباين هو حالة خاصة من التباين المشترك ، والأمثلة الآتية توضح العلاقة ما بين التباين والتباين المشترك :

1- لتكن (a) كمية ثابتة فان:

- $V(Y+a) = V(Y)$

Sol : $V(Y+a) = Cov(Y+a, Y+a) = Cov(Y, Y+a) + Cov(a, Y+a)$
 $= Cov(Y, Y) + Cov(Y, a) + Cov(a, Y) + Cov(a, a)$

$\because Cov(Y, a) = Cov(a, Y)$

$\therefore V(Y+a) = Cov(Y, Y) + 2Cov(Y, a) + Cov(a, a)$

$\because Cov(Y, Y) = V(Y)$

$\because Cov(Y, a) = E(Ya) - E(Y)E(a) = aE(Y) - aE(Y) = 0$

$\because Cov(a, a) = V(a) = E(aa) - E(a)E(a) = a^2 - a^2 = 0$

$\Rightarrow V(Y+a) = V(Y)$

- لتكن (a) و (b) كميات ثابتة فان :

$Cov(aX + bY, Z) = aCov(X, Z) + bCov(Y, Z)$

Sol : $Cov(aX + bY, Z) = Cov(aX, Z) + Cov(bY, Z)$

$\because Cov(aX, Z) = E(aXZ) - E(aX)E(Z) = aE(XZ) - aE(X)E(Z)$
 $= a[E(XZ) - E(X)E(Z)] = aCov(X, Z)$

and $Cov(bY, Z) = bCov(Y, Z)$

$\Rightarrow Cov(aX + bY, Z) = aCov(X, Z) + bCov(Y, Z)$

- اثبت ان :

$V(X - Y) = V(X) + V(Y) - 2Cov(X, Y)$

$V(X - Y) = Cov(X - Y, X - Y) = Cov(X, X - Y) + Cov(-Y, X - Y)$

$\because Cov(X, X - Y) = Cov(X, X) + Cov(X, -Y) = V(X) + Cov(X, -Y)$

$\because Cov(X, -Y) = E[(X)(-Y)] - E(X)E(-Y)$

$= -E(XY) + E(X)E(Y) = -[E(XY) - E(X)E(Y)] = -Cov(X, Y)$

$\therefore Cov(X, X - Y) = V(X) - Cov(X, Y)$

and $Cov(-Y, X - Y) = Cov(-Y, X) + Cov(-Y, -Y) = -Cov(Y, X) + V(Y)$

$\Rightarrow V(X - Y) = V(X) - Cov(X, Y) - Cov(Y, X) + V(Y)$

$= V(X) + V(Y) - 2Cov(X, Y)$

واجب : $V(X - 2Y) = ?$, $V[(X + Z) - Y] = ?$