

جامعة الموصل- كلية التربية للعلوم

الصرفة- قسم علوم الحاسوب

المرحلة الأولى

رياضيات

مدرس المادة : د. غزوان

عظيم! لنبدأ إذن بالمحاضرة الأولى:

المحاضرة الأولى: مقدمة في العزوم الإحصائية

1. تعريف العزوم:

في الإحصاء، العزم (Moment) هو مقياس كمي لشكل دالة احتمالية أو توزيع احتمالي. يمكن أن يصف العزم جوانب مختلفة للتوزيع، مثل موقعه المركزي، وانتشاره، وشكله. بشكل عام، العزم k للمتغير العشوائي X حول قيمة معينة a يُعرف بأنه القيمة المتوقعة للقوة k للانحراف عن a .

رياضيًا، يُعبر عن العزم k حول a للمتغير العشوائي X كما يلي:

* للمتغير العشوائي المنفصل:

$$E[(X - a)^k] = \sum_{i} (x_i - a)^k P(X = x_i)$$

حيث x_i هي القيم الممكنة للمتغير X و $P(X = x_i)$ هي احتمالية حدوث القيمة x_i .

* للمتغير العشوائي المتصل:

$$E[(X - a)^k] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - a)^k f(x) dx$$

حيث $f(x)$ هي دالة الكثافة الاحتمالية للمتغير X .

2. أنواع العزوم:

هناك نوعان رئيسيان من العزوم يتم استخدامهما بشكل شائع في الإحصاء:

* أ. العزوم حول الصفر (Raw Moments أو Moments about the Origin):

هذه العزوم تُحسب حول النقطة $a = 0$. يُرمز للعزم k حول الصفر بالرمز μ'_k (أو $E[X^k]$).

* للمتغير العشوائي المنفصل:

$$\mu'_k = E[X^k] = \sum_{i} x_i^k P(X = x_i)$$

* للمتغير العشوائي المتصل:

$$\mu'_k = E[X^k] = \int_{-\infty}^{\infty} x^k f(x) dx$$

أهم العزوم حول الصفر:

* العزم الأول حول الصفر (μ'_1): هو القيمة المتوقعة للمتغير العشوائي، والتي تمثل المتوسط الحسابي (μ).

$$\mu'_1 = E[X] = \mu$$

* العزم الثاني حول الصفر (μ'_2): يُستخدم في حساب التباين.

* ب. العزوم المركزية (Central Moments أو Moments about the Mean):

هذه العزوم تُحسب حول المتوسط الحسابي للمتغير العشوائي، أي $\mu = E[X]$. يُرمز للعزم المركزي k بالرمز μ_k (أو $E[(X - \mu)^k]$).

* للمتغير العشوائي المنفصل:

$$\mu_k = E[(X - \mu)^k] = \sum_{i} (x_i - \mu)^k P(X = x_i)$$

* للمتغير العشوائي المتصل:

$$\mu_k = E[(X - \mu)^k] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^k f(x) dx$$

أهم العزوم المركزية:

* العزم الأول المركزي (μ_1): دائماً يساوي صفراً.

$$\mu_1 = E[(X - \mu)] = E[X] - \mu = \mu - \mu = 0$$

* العزم الثاني المركزي (μ_2): هو التباين (σ^2)، ويُقاس تشتت البيانات حول المتوسط.

$$\mu_2 = E[(X - \mu)^2] = \text{Var}(X) = \sigma^2$$

* العزم الثالث المركزي (μ_3): يُستخدم لقياس درجة الالتواء (Skewness) للتوزيع.

* العزم الرابع المركزي (μ_4): يُستخدم لقياس درجة التفلطح أو التدبب (Kurtosis) للتوزيع.

3. أهمية العزوم:

تلعب العزوم دوراً حيوياً في الإحصاء لعدة أسباب:

* وصف التوزيعات: تساعد العزوم في تلخيص الخصائص الرئيسية للتوزيع الاحتمالي. فالمتوسط (العزم الأول حول الصفر) يعطينا فكرة عن مركز التوزيع، والتباين (العزم الثاني المركزي) يعطينا فكرة عن مدى انتشاره، والعزوم الأعلى (الثالث والرابع) تعطينا معلومات عن شكل التوزيع (التواءه وتفلطحه).

* مقارنة التوزيعات: يمكن استخدام العزوم لمقارنة توزيعين أو أكثر من حيث خصائصهم المختلفة.

* تقدير المعلمات: في الإحصاء الاستدلالي، تُستخدم طريقة العزوم لتقدير معلمات التوزيعات الاحتمالية بناءً على بيانات العينة.

* التحقق من صحة النماذج: يمكن استخدام العزوم للمساعدة في التحقق من مدى ملاءمة نموذج احتمالي معين لمجموعة من البيانات.

هذا يقدم لك الأساليب حول مفهوم العزوم في الإحصاء وأنواعها وأهميتها. في المحاضرة القادمة، سنتعمق أكثر في العزوم الأولى والثانية والثالثة والرابعة وتفسيراتها الإحصائية.

هل لديك أي أسئلة حول هذه المحاضرة قبل أن ننتقل إلى المحاضرة التالية؟

تمام، لننتقل إلى المحاضرة الثانية التي سنتناول بالتفصيل العزوم الأولى والثانية والثالثة والرابعة وأهميتها في وصف التوزيعات الاحتمالية.

المحاضرة الثانية: العزوم الأولى والثانية والثالثة والرابعة

في هذه المحاضرة، سنتناول بالتفصيل أهم العزوم الإحصائية وتفسيراتها:

1. العزم الأول (First Moment):

* تعريفه وعلاقته بـمتوسط الحسابي:

العزم الأول حول الصفر (μ'_1) هو القيمة المتوقعة للمتغير العشوائي X . كما ذكرنا سابقاً:

$$\mu'_1 = E[X] = \mu$$

إذاً، العزم الأول حول الصفر هو نفسه المتوسط الحسابي (Mean) للتوزيع. يعتبر المتوسط مقياساً للنزعة المركزية، حيث يمثل القيمة "المتوسطة" أو "النموذجية" للمتغير العشوائي.

* كيفية حسابه وتفسيره:

* لبيانات العينة: يُحسب المتوسط الحسابي للعينة ($\bar{x}$) عن طريق جمع جميع القيم في العينة وقسمتها على عددها (n):

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

* للتوزيع الاحتملي: كما رأينا في المحاضرة الأولى، يُحسب المتوسط باستخدام التكامل (للمتغيرات المتصلة) أو الجمع (للمتغيرات المنفصلة) مضروبًا في دالة الكثافة الاحتمالية أو دالة الكتلة الاحتمالية.

تفسيره: المتوسط يعطينا فكرة عن مركز ثقل التوزيع. إذا تخيلنا التوزيع الاحتملي كشكل ذي وزن، فإن المتوسط سيكون النقطة التي يتوازن عندها هذا الشكل.

2. العزم الثاني (Second Moment):

* تعريفه وعلاقته بالتباين والانحراف المعياري:

هناك نوعان من العزم الثاني نهتم بهما:

* العزم الثاني حول الصفر $(\mu'_2 = E[X^2])$: يُستخدم في حساب التباين.

* العزم الثاني المركزي $(\mu_2 = E[(X - \mu)^2])$: وهو التباين (Variance)، ويُرمز له بالرمز σ^2 أو $\text{Var}(X)$.

العلاقة بين العزم الثاني حول الصفر والتباين هي:

$$\text{Var}(X) = \sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = E[X^2] - (E[X])^2 = \mu'_2 - (\mu'_1)^2$$

الانحراف المعياري (σ) (Standard Deviation) هو الجذر التربيعي للتباين:

$$\sigma = \sqrt{\text{Var}(X)} = \sqrt{\mu_2}$$

* كيفية حسابه وتفسيره:

* لبيانات العينة: يُحسب تباين العينة (s^2) عادةً باستخدام الصيغة التالية (مع استخدام $n-1$ في المقام للحصول على تقدير غير متحيز لتباين المجتمع):

$$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}$$

ويكون الانحراف المعياري للعينة (s) هو الجذر التربيعي للتباين.

* للتوزيع الاحتملي: يتم حسابه باستخدام التكامل أو الجمع كما هو موضح في تعريف العزوم المركزية.

تفسيره: التباين والانحراف المعياري يقيسان مدى تشتت أو انتشار البيانات حول المتوسط. قيمة التباين الكبيرة تشير إلى أن البيانات متباعدة بشكل كبير عن المتوسط، بينما القيمة الصغيرة تشير إلى أن البيانات متقاربة من المتوسط. الانحراف المعياري له نفس وحدة قياس البيانات الأصلية، مما يجعله أسهل في التفسير مقارنة بالتباين.

3. العزم الثالث (Third Moment):

* تعريفه ودوره في قياس درجة الالتواء (Skewness):

العزم الثالث المركزي $(\mu_3 = E[(X - \mu)^3])$ يقيس درجة التواء (Skewness) التوزيع الاحتملي. الالتواء يصف عدم تناظر التوزيع حول المتوسط.

* تفسير قيم الالتواء المختلفة:

* التواء موجب (Right Skew or Positive Skew): إذا كان $\mu_3 > 0$ ، فإن الذيل الأيمن للتوزيع أطول أو أسمك من الذيل الأيسر. يعني ذلك أن هناك قيم متطرفة كبيرة تسحب المتوسط إلى اليمين. غالبًا ما يكون المتوسط أكبر من الوسيط في هذه الحالة.

* التواء سلب (Left Skew or Negative Skew): إذا كان $\mu_3 < 0$ ، فإن الذيل الأيسر للتوزيع أطول أو أسمك من الذيل الأيمن. يعني ذلك أن هناك قيم متطرفة صغيرة تسحب المتوسط إلى اليسار. غالبًا ما يكون المتوسط أصغر من الوسيط في هذه الحالة.

* التواء صفر (Zero Skew): إذا كان $\mu_3 = 0$ ، فإن التوزيع متماثل حول المتوسط (مثل التوزيع الطبيعي المتلي).

في الممارسة العملية، غالبًا ما يتم استخدام معامل الالتواء (Coefficient of Skewness) لتحديد درجة الالتواء بشكل معياري، ويُحسب عادةً كـ $\frac{\mu_3}{\sigma^3}$.

4. العزم الرابع (Fourth Moment):

* تعريفه ودوره في قياس درجة التفلطح أو التدبب (Kurtosis):

العزم الرابع المركزي ($\mu_4 = E[(X - \mu)^4]$) يقيس درجة التفلطح أو التدبب (Kurtosis) للتوزيع الاحتمالي. التفلطح يصف "سمك" ذيول التوزيع ودرجة "حدة" قمته مقارنة بالتوزيع الطبيعي.

* تفسير قيم التفلطح المختلفة:

* توزيع مفلطح (Platykurtic): التوزيع ذو تفلطح منخفض (μ_4 أقل من التوزيع الطبيعي) يكون له ذيول أرق وقمة أكثر تسطحًا.

* توزيع متوسط التفلطح (Mesokurtic): التوزيع ذو تفلطح مماثل للتوزيع الطبيعي (μ_4 يساوي تقريبًا قيمة التوزيع الطبيعي).

* توزيع مدبب (Leptokurtic): التوزيع ذو تفلطح مرتفع (μ_4 أكبر من التوزيع الطبيعي) يكون له ذيول أكثر سمكًا وقمة أكثر حدة.

كما هو الحال مع الالتواء، غالبًا ما يتم استخدام معامل التفلطح (Coefficient of Kurtosis) بشكل معياري، ويُحسب عادةً كـ $\frac{\mu_4}{\sigma^4}$. في بعض الأحيان، يتم الإشارة إلى التفلطح الزائد (Excess Kurtosis) وهو $\frac{\mu_4}{\sigma^4} - 3$ ، حيث أن قيمة التفلطح للتوزيع الطبيعي هي 3.

هذه العزوم الأربعة الأولى توفر لنا معلومات قيمة جدًا حول الخصائص الأساسية لأي توزيع احتمالي. في المحاضرة القادمة، سنتناول كيفية استخدام هذه العزوم في وصف ومقارنة التوزيعات، بالإضافة إلى طريقة العزوم لتقدير المعلمات.

هل لديك أي أسئلة حول هذه المحاضرة؟

بالتأكيد، إليك بعض الأمثلة التوضيحية التي تساعد في فهم العزوم وتفسيراتها:

مثال 1: العزم الأول (المتوسط)

لنفترض أن لدينا مجموعة من درجات الطلاب في اختبار قصير: 7، 8، 9، 7، 9.

* لحساب المتوسط (العزم الأول حول الصفر):

$$\mu = \frac{7 + 8 + 9 + 7 + 9}{5} = \frac{40}{5} = 8$$

المتوسط هنا هو 8، وهو يمثل القيمة المركزية لمجموعة الدرجات.

مثال 2: العزم الثاني المركزي (التباين والانحراف المعياري)

باستخدام نفس مجموعة الدرجات: 7، 8، 9، 7، 9، والمتوسط $\mu = 8$.

* لحساب التباين (العزم الثاني المركزي):

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{n - 1} = \frac{(7-8)^2 + (8-8)^2 + (9-8)^2 + (7-8)^2 + (9-8)^2}{5 - 1} \\ \sigma^2 &= \frac{(-1)^2 + (0)^2 + (1)^2 + (-1)^2 + (1)^2}{4} = \frac{1 + 0 + 1 + 1 + 1}{4} = \frac{4}{4} = 1 \end{aligned}$$

(استخدمنا $n-1$ في المقام لتقدير تباين المجتمع من العينة)

* لحساب الانحراف المعياري:

$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{1} = 1$$

التباين هو 1 والانحراف المعياري هو 1. هذا يشير إلى أن الدرجات متقاربة نسبيًا من المتوسط.

مثال 3: العزم الثالث المركزي (الالتواء)

لنفترض أن لدينا توزيعين لنتائج اختبارين مختلفين:

* التوزيع أ: 60، 70، 80، 90، 100 (متوسط = 80)

* التوزيع ب: 40، 50، 60، 70، 100 (متوسط = 65.6 تقريبًا)

بدون حساب دقيق للعزم الثالث، يمكننا ملاحظة أن:

* التوزيع أ يبدو متماثلًا تقريبًا حول المتوسط، لذا من المتوقع أن يكون الالتواء قريبًا من الصفر.

* التوزيع ب لديه ذيل أطول نحو القيم الأعلى (اليمين)، مما يشير إلى التواء موجب. هناك قيم متطرفة أعلى تسحب المتوسط إلى اليمين.

مثال 4: العزم الرابع المركزي (التفلطح)

لنفترض أن لدينا ثلاثة توزيعات لها نفس المتوسط والتباين تقريبًا:

* التوزيع 1 (مفلطح): قيم منتشرة بشكل واسع مع ذيول أرق وقيمة مسطحة.

* التوزيع 2 (متوسط التفلطح - يشبه التوزيع الطبيعي): شكل الجرس المعتاد.

* التوزيع 3 (مدبب): قيم متجمعة حول المتوسط مع ذيول أكثر سمكًا وقيمة حادة.

إذا قمنا بحساب العزم الرابع المركزي لكل توزيع، سنجد أن:

* التوزيع 1 سيكون له عزم رابع أصغر نسبيًا (أو معامل تفلطح أقل من 3).

* التوزيع 2 سيكون له عزم رابع متوسط (أو معامل تفلطح يقارب 3).

* التوزيع 3 سيكون له عزم رابع أكبر نسبيًا (أو معامل تفلطح أكبر من 3).

مثال توضيحي باستخدام دالة احتمالية منفصلة:

لنفترض أن لدينا متغيرًا عشوائيًا X يأخذ القيم 1، 2، 3 باحتمالات 0.3، 0.4، 0.3 على التوالي.

* العزم الأول (المتوسط):

$$\mu = E[X] = (1 \times 0.3) + (2 \times 0.4) + (3 \times 0.3) = 0.3 + 0.8 + 0.9 = 2$$

* العزم الثاني حول الصفر:

$$\mu'_2 = E[X^2] = (1^2 \times 0.3) + (2^2 \times 0.4) + (3^2 \times 0.3) = 0.3 + 1.6 + 2.7 = 4.6$$

* العزم الثاني المركزي (التباين):

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = (1 - 2)^2 \times 0.3 + (2 - 2)^2 \times 0.4 + (3 - 2)^2 \times 0.3 \\ \sigma^2 = (-1)^2 \times 0.3 + (0)^2 \times 0.4 + (1)^2 \times 0.3 = 0.3 + 0 + 0.3 = 0.6$$

هذه الأمثلة البسيطة توضح كيفية حساب وتفسير بعض العزوم الأساسية. كلما تعمقنا في دراسة التوزيعات الاحتمالية المختلفة، سنرى كيف تساعدنا العزوم في فهم خصائصها بشكل كامل.

هل لديك أي أسئلة حول هذه الأمثلة؟ هل ترغب في رؤية أمثلة أخرى لأنواع معينة من العزوم أو لتوزيعات محددة؟

المحاضرة الأولى

أولاً : مفهوم علم الإحصاء ، تبويب وعرض البيانات ، أقسام علم الإحصاء ، التوزيع التكراري ، تمثيل البيانات (المدرج التكراري ، المضلع التكراري ، المنحنى التكراري).

ثانياً : مقاييس النزعة المركزية (الوسط الحسابي ، الوسط الترجيحي ، الوسط الهندسي ، الوسط التوافقي ، الوسيط ، المنوال ، العلاقة بين الأوساط الإحصائية).

ثالثاً : مقاييس التشتت : (المدى ، الانحراف المتوسط ، الانحراف المعياري ، الخطأ المعياري ، معامل الاختلاف).

رابعاً : نظرية الاحتمالات : التوزيعات الاحتمالية المتصلة ، التوزيع الطبيعي ، توزيع t الاحتمالي ، توزيع x^2 ، توزيع f .

خامساً : اختبار الفرضيات الإحصائية (الاختبار الإحصائي ، اختبار متوسط مجتمع واحد ، اختبارات تتعلق بمتوسطين).

سادساً : الارتباط (معامل ارتباط بيرسون ، معامل ارتباط سبيرمان).

سابعاً : تحليل الانحدار (البسيط والمتعدد) وتحليل التباين.

ثامناً : السلاسل الزمنية.

الإحصاء :

هو علم يدرس كل الظواهر الطبيعية ويتعامل مع الأعداد ، ويعرف علم الإحصاء بأنه العلم الذي يهتم بتوفير الحقائق الرقمية للظواهر المختلفة ومن ثم ترتيبها وعرضها ثم تحليلها للوصول إلى نتائج محددة بدقة بهدف فهم الظاهرة من جهة ووضع المقترحات المختلفة لمتابعة سيرها المستقبلية من جهة أخرى.

ولعل أبسط التعريفات هو الذي يرى علم الإحصاء بأنه علم جمع وتصنيف وتبويب البيانات وتحليلها وتفسيرها.

مراحل العملية الإحصائية :

- 1- جمع البيانات : وهي المعلومات الأولية العددية التي يتم الحصول عليها من المصادر الحكومية أو الخاصة.
- 2- تنظيم البيانات : أن البيانات التي يتم الحصول عليها تنظيم عادة بجداول إحصائية أو برسوم بيانية لغرض معالجتها رياضياً ولسهولة الاطلاع عليها ومعرفة بعض الدلائل الأولية.
- 3- المعالجة الرياضية : تتم معالجة البيانات رياضياً وذلك لاستخراج نتائج عددية لها دلالة إحصائية مثل المتوسطات أو مقاييس التشتت أو معاملات الارتباط وغيرها.
- 4- التفسير أو الاستنتاج : وتعد من أهم مراحل العملية الإحصائية وبدونها تبقى النتائج مجرد أرقام صماء لا معنى لها ويتطلب التفسير قديراً كافياً من الأمانة وعدم التحيز والإلمام التام بالموضوع المبحوث.

يمكن تصنيف علم الإحصاء إلى نوعين رئيسيين :

1- الإحصاء الوصفي : ويستخدم لغرض وصف الحقائق وتحويلها إلى أرقام وعرضها بشكل مناسب ، والوسائل المستخدمة فيه هي :

أ- العرض البياني : ويستخدم للتعبير عن البيانات الإحصائية باستخدام جداول أو خرائط أو رسوم بيانية والهدف هو توضيح بعض الاتجاهات العامة عن الظاهرة محل الدراسة.

ب- الدراسة الرياضية : وتتم عن طريق حساب بعض المقاييس الإحصائية كمقاييس النزعة المركزية ومقاييس التشتت والارتباط والانحدار.

2- الإحصاء التحليلي : ويهتم بالتوصل إلى بعض المعالم عن المجتمع محل الدراسة ويستخدم في ذلك :

أ- التقدير : بالاستفادة من معلم عينة أو عينتين مثل الوسط الحسابي أو الانحراف المعياري في تقدير معلم المجتمع الذي سحبت منه العينة.

ب- اختبار الفروض : ويعني استخدام البيانات التي تجمعت في دراسة ما للوصول إلى قرار بشأن الفروق التي وضعت في بداية الدراسة ، والقرار يكون بقبول أو رفض الفرضية ، ويسمى هذا النوع من الإحصاء بالإحصاء الاستدلالي أو الاستنتاجي.

تبويب وعرض البيانات :

تبقى البيانات التي تم جمعها بأسلوب العينة أو غيرها بدون فائدة ما لم يتم تنظيمها وجدولتها ، لذا يعتبر تبويب وعرض البيانات من الخطوات الأساسية للحصول على نتائج ذات قيمة.

ونقسم البيانات إلى قسمين هنا :

1- بيانات نوعية : وهي مجموع الحقائق والمعلومات التي تصف الظاهرة والتي ترتبط بصفة معينة من صفاتها ، ولا يمكن قياسها مباشرة بالأرقام العددية مثل الحالة الاجتماعية (غني ، متوسط الحال ، فقير) الجنس (ذكر ، أنثى) ، لذا يجب تحويلها إلى بيانات رقمية لكي تطبق عليها المقاييس الإحصائية.

2- بيانات كمية : وهي مجموعة الحقائق والمعلومات التي يعبر عنها بشكل أرقام مثل (كمية الإنتاج ، أعداد العاملين ، الطول ، الوزن) وتطبق عليها المقاييس الإحصائية مباشرة.

المجتمع الإحصائي Statistical Population :

المجتمع هنا عبارة عن جميع القيم أو المفردات التي يمكن أن يأخذها المتغير والتي ترغب بالحصول على استنتاجات حولها ، فهي تهم الباحث أو متخذ القرار ، فمثلاً إذا كانت دراستنا متعلقة بأطوال موظفي المؤسسة فإن المجتمع في هذه الحالة هو موظفو تلك المؤسسة ، ويقسم المجتمع الإحصائي إلى قسمين :

1- المجتمع المحدود : وهو المجتمع الذي يمكن حصر عدد مفرداته على سبيل المثال طول طلبة جامعة تكريت.

2- المجتمع غير المحدود : وهو المجتمع الذي من الصعب أو المستحيل حصر عدد مفرداته مثل الأسماك في النهر أو النجوم في الفضاء الخارجي.

العينة Simple :

العينة هي جزء من المجتمع وتمثل مجموعة من المشاهدات اختيرت بطريقة ما منه ، فعندما يتعذر دراسة المجتمع لأسباب فنية أو اقتصادية أو علمية تتم الاستعاضة عن دراسته بدراسة العينة ومنها نستطيع أن نستنتج خواص المجتمع الأصلي الذي أخذت منه العينة.

تبويب البيانات الإحصائية :

التوزيع التكراري Frequency Distribution :

ويعتبر من أهم الوسائل المستخدمة في تبويب وعرض البيانات الإحصائية المتعلقة بمختلف الظواهر والتي يتم الحصول عليها من مصادر مختلفة ، حيث تكون في هيئتها الأولى غير مرتبة ، ولكي تكون ذات معنى يجري ترتيبه (تصاعدياً أو تنازلياً) وتصنيفها لكل صنف صفة مميزة ويسمى كل صنف.

المدى :

عبارة عن فترات متسلسلة تضم مجموعة بيانات محصورة بين حدين هما الحد الأعلى ويمثل القيمة التي تقع في نهاية الفئة ، والحد الأدنى والذي يمثل القيمة التي تقع في بداية الفئة.

لذا فالجدول التكراري يضم عمودين أساسيين هما (الفئات والتكرارات) ويمكن استخراج منهما أعمدة إضافية تستخدم لغرض وصف البيانات الإحصائية وتحليلها.

ولغرض إعداد جدول تكراري نتبع الخطوات الآتية :

1- إيجاد مدى التغير Range.

2- اختيار وتحديد الفئات.

3- إيجاد طول الفئة.

4- تحديد حدود الفئات (الحد الأدنى والحد الأعلى).

5- إيجاد عدد التكرارات لكل فئة.

مدى التغير : هو الفرق بين الحد الأعلى والأدنى للبيانات (Range).

طول الفئة : الحد الأعلى - الحد الأدنى + 1.

مثال :

تم دراسة أعداد العاملين بأجر في 20 معمل للمواد الغذائية وكانت الأعداد كما يلي :

3 , 3 , 2 , 2 , 4 , 3 , 2 , 4 , 1 , 4 , 3 , 3 , 5 , 4 , 2 , 3 , 1 , 5 , 2 , 1

عدد العاملين	التكرارات f	التكرار النسبي	التكرار النسبي المئوي
1	3	0,15	$0,15 \times 100 = 15$
2	5	0,25	25

30	0,3	6	3
20	0,2	4	4
10	0,1	2	5
$\Sigma = 100$	$\Sigma = 1$	$\Sigma = 20$	

التكرار النسبي :

هو نسبة تكرار كل فئة إلى مجموع التكرارات (التكرار الكلي).

مثال :

البيانات التالية تمثل الأجر الأسبوعي بالدولار مكونة من 50 عامل غير مؤهل في إحدى المؤسسات.

52	50	40	39	42	34	54	42	34	51	42	38	30
36	25	36	41	31	35	41	34	28	53	35	47	38
40	84	26	38	46	29	46	45	37	45	44	37	32
		41	53	27	43	47	31	40	44	45	44	33

أجور العاملين	التكرارات f	مركز الفئة	التكرار النسبي	التكرار النسبي المئوي
25 – 29	5	27	0,1	10
30 – 34	8	32	0,16	16
35 – 39	10	37	0,2	20
40 – 44	13	42	0,26	26
45 – 49	8	47	0,16	16
50 – 54	6	52	0,12	12
	$\Sigma = 50$		$\Sigma = 1$	$\Sigma = 100$

$$\text{مركز الفئة} = \frac{\text{الحد الأدنى} + \text{الحد الأعلى}}{2}$$

$$\text{طول الفئة} = \text{الحد الأعلى للفئة} - \text{الحد الأدنى} + 1$$

التكرار المتجمع الصاعد :

وفيه يتم البدء بأصغر الفئات ووضع التكرارات أمام الفئات بحيث يتضمن التكرار المقابل لكل فئة مجموع التكرارات للفئات الأقل منها.

التكرار المتجمع النازل :

وفيه يتم البدء بأصغر الفئات ووضع التكرارات أمام الفئات بحيث يتضمن التكرار المقابل لكل فئة مجموع التكرارات الأكبر منها.

مثال :

للبينات الآتية استخراج التكرار المتجمع الصاعد والتكرار المتجمع النازل :

الفئات	التكرارات	التكرار المتجمع الصاعد	التكرار المتجمع النازل
50 – 59	3	3	30
60 – 69	5	8	27
70 – 79	10	18	22
80 – 89	8	26	12
90 – 99	4	30	4
	$\Sigma = 30$		

تحويل البيانات الغير مبوبة إلى البيانات المبوبة :

مثال :

حول البيانات الآتية التي تمثل درجات 25 طالب في مادة الإحصاء إلى بيانات مبوبة :

30 84 60 36 70 55 62 47 39 82 25 70 71
35 89 30 57 48 33 88 75 46 77 35 62

الحل :

لغرض تحويل البيانات نتبع الخطوات الآتية :

1- نجد المدى : قانون المدى = أكبر قيمة – أقل قيمة + 1

$$R = 89 - 25 + 1 = 65$$

2- نجد عدد الفئات وحسب الصيغة الآتية : (صيغة Yale)

$$N = 2.5 \times \sqrt[4]{n}$$

$$N = 2.5 \times \sqrt[4]{25} = 5.59 = 6$$

3- نستخرج طول الفئة :

$$C = \frac{R}{N} \rightarrow C = \frac{65}{6} = 10.833 = 11$$

ملاحظة : دائماً طول الفئة يقرب نحو الأعلى بغض النظر عن الكسر.

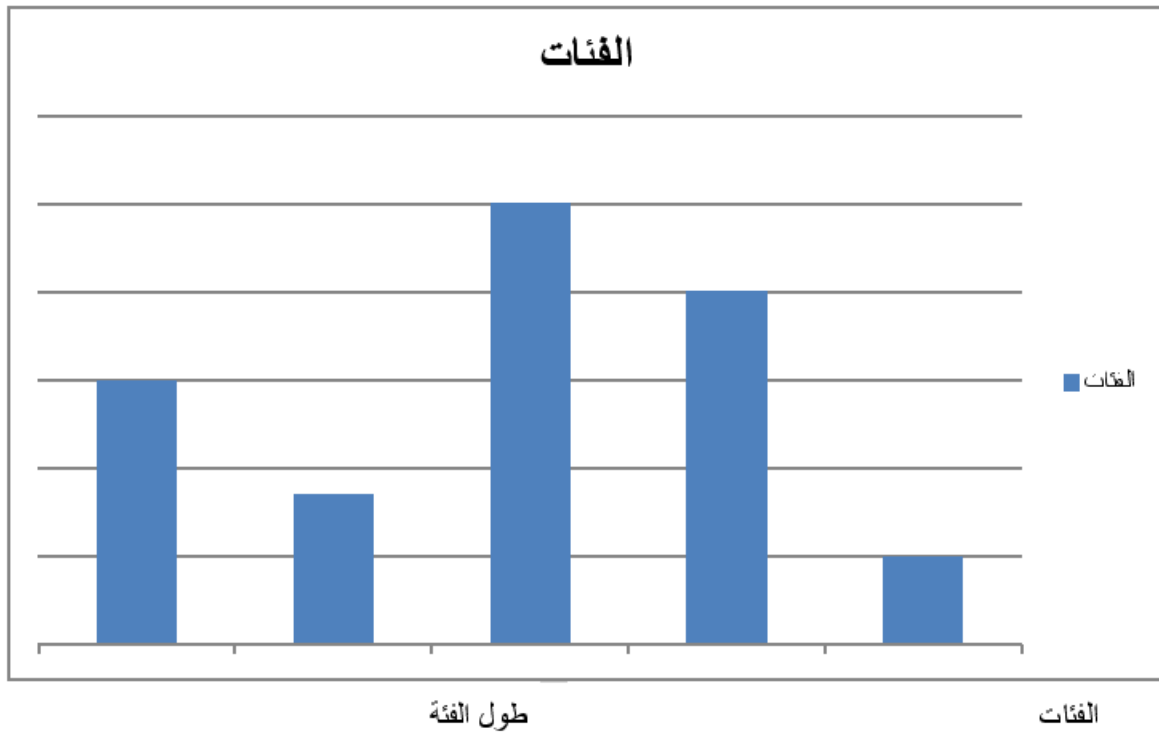
تمثيل البيانات :

ويتم بواسطة أشكال ورسوم بيانية وتتخل ضمن أنوات الإحصاء الوصفية ، وهي تكون أما بديلة عن الجدول التكراري أو استكمالاً له ، وتمتاز ببساطة والفعالية وإعطاء فكرة سريعة عن البيانات ومنها :

1- المدرج التكراري Histogram :

وهو عبارة عن مجموعة من المستطيلات المتلاصقة قاعدة كل منها تسوي طول الفئة وارتفاعها يساوي تكرارها.

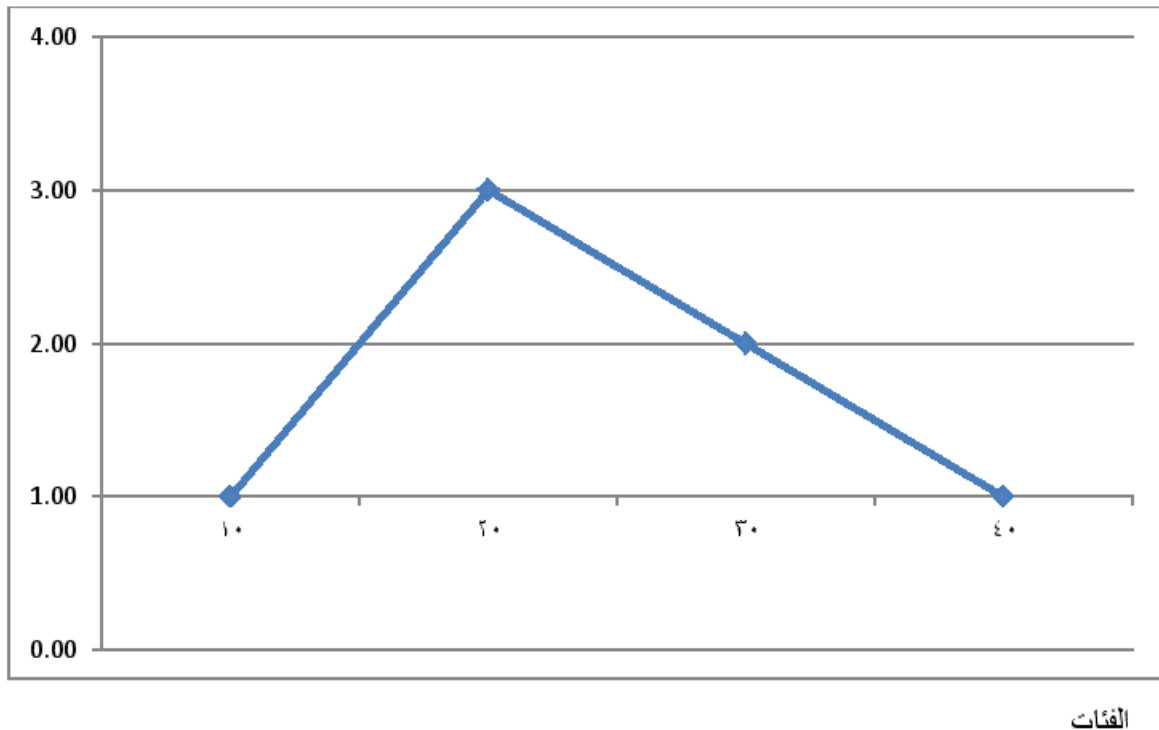
التكرار



2- المصنع النحراري :

ويمثل سلسلة من المستقيمات تصل النقاط الممثلة (مراكز الفئات) وتكرارها.

التكرار



3- المنحى التكراري :

يرسم نفس طريقة الرسم المضلع التكراري ولكن بدلاً من أن نصل بين النقاط بمسقطيات سوف يتم إصلها بمنحنيات متصلة ليصبح منحني واحد ويمر بجميع هذه النقاط.

4- الدائرة البيانية Pie Chart :

وتستخدم لتوضيح بيانات معينة وبشكل خاص المتغيرات النوعية مثل (أنواع القطاعات الاقتصادية ، الأقسام الإدارية ، التوزيع السكاني ... الخ) حيث تقسم إلى قطاعات بحيث تمثل مساحات القطاع البيانات الخاصة التي تعود إلى حقل من حقول البيانات.

ولما كانت مساحة القطاع تتناسب مع زاويته كانت النسبة بين مساحات القطاعات المختلفة في الدائرة الواحدة كالنسبة بين الزوايا المركزية للقطاعات ، ولذلك تقسم الزاوية المركزية الكلية للدائرة وهي (360°) إلى زوايا مركزية تتناسب مع أعداد البيانات.

مثال :

أضح من أحد البحوث الاجتماعية أن هناك أسرة تتفق دخلها البالغ 2750 دولار سنوياً على النحو الآتي:

الغذاء 1200 ، الملابس 400 ، المسكن 850 ، منفرة 300

المطلوب : رسم دائرة بيانية لتمثيل هذه البيانات.

الحل :

أ- باستخدام صيغة النسبة والتناسب $\frac{\text{المشاهدة} \times 360}{\text{المجموع الكلي للملاحظات}}$

$$157.1 = 360 \times \frac{1200}{2750} = \text{الزاوية المركزية لقطاع الغذاء}$$

$$52.36 = 360 \times \frac{400}{2750} = \text{الزاوية المركزية لقطاع الملابس}$$

$$111.27 = 360 \times \frac{850}{2750} = \text{الزاوية المركزية لقطاع المسكن}$$

$$39.27 = 360 \times \frac{300}{2750} = \text{الزاوية المركزية لقطاع المنفرة}$$

ب- باستخدام صيغة النسبة المئوية لكل مشاهدة :

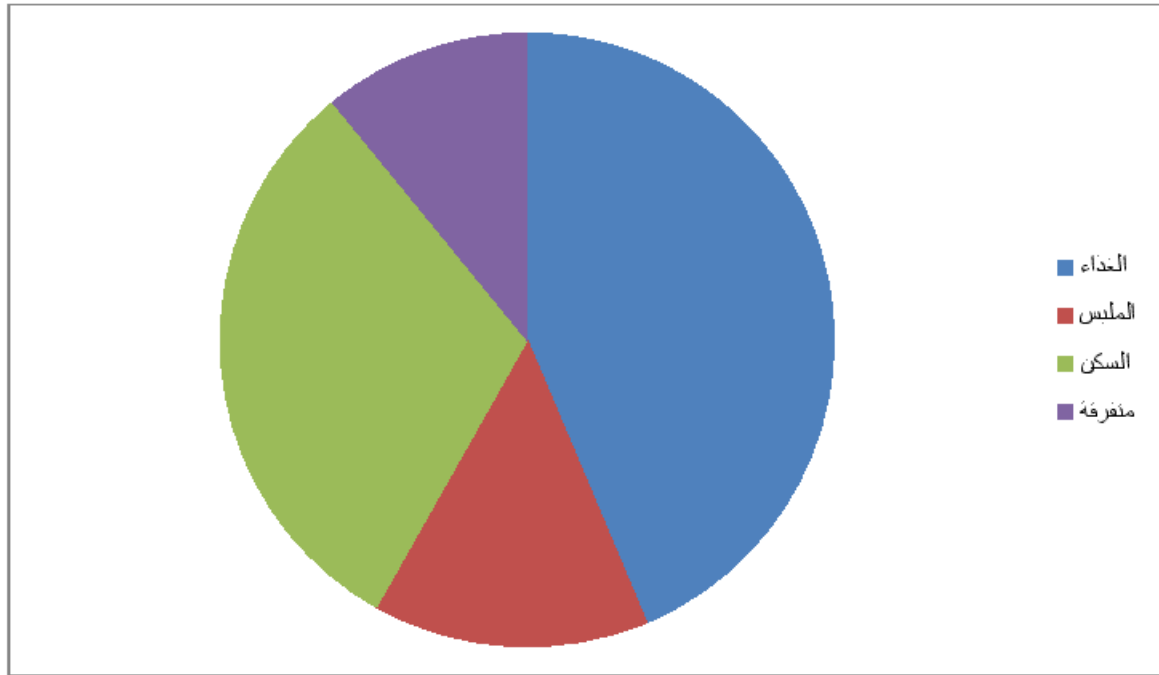
$$\text{النسبة المئوية} = \frac{\text{المشاهدة}}{\text{مجموع المشاهدات}} \times 100$$

$$43.54\% = 100 \times \frac{1200}{2750} = \text{النسبة المئوية لقطاع الغذاء}$$

$$14.54\% = 100 \times \frac{400}{2750} = \text{النسبة المئوية لقطاع الملابس}$$

$$30.91\% = 100 \times \frac{850}{2750} = \text{النسبة المئوية لقطاع المسكن}$$

$$\%10.91 = 100 \times \frac{300}{2750} = \text{النسبة المئوية لقطاع المتفرقة}$$



مقاييس النزعة المركزية :

وجدنا في الفصل السابق أهمية تنظيم البيانات الإحصائية وتلخيصها في جداول تكرارية وتمثيلها بيانياً وذلك في توضيح شكل التوزيعات التكرارية للبيانات الإحصائية وطبيعتها بشكل عام ، ولكن الحاجة تدعو إلى إيجاد مؤشرات تلخص البيانات بأقل قدر من التفصيل أو نموذج يمثل المجموعة الإحصائية ومفرداتها أو معيار تقاس بالنسبة إلى هذه المفردات وتُقارن بواسطته المجموعة كلها بالنسبة إلى المجموعات الإحصائية الأخرى.

لقد وجد أن معظم القيم بمختلف الظواهر الطبيعية تتركز علماً في الوسط أو قريباً منه ، إذ يحدث في كثير من التوزيعات أن يتركز عدد كبير من القيم حول قيمة معينة ، ويقل هذا التراكم تدريجياً كلما أبتعد المتغير عن هذه القيمة ، وهذا التجمع أو التراكم حول قيمة ما يسمى بلنزعة المركزية للتوزيع ، ونسبة القيمة التي يحدث حولها التراكم بمقياس النزعة المركزية ومن أهم هذه المقاييس هي (الوسط الحسابي ، الوسط الهندسي ، الوسط التوافقي ، الوسيط ، المنوال) بالإضافة إلى أوساط ومقاييس أخرى.

أولاً : الوسط الحسابي ($\bar{x}$) : The Arithmetic Mean :

وهو من أبسط مقاييس النزعة المركزية وأوسعها انتشاراً من ناحية الاستخدام ، ومن مميزاته :

أ- يمكن استخدامه في أغلب البيانات الإحصائية ولمختلف الظواهر.

ب- كونه باقي بنظر الاعتبار جميع القيم الإحصائية أو البيانية.

ج- لا يحتاج لإيجاده إلى تنظيم البيانات.

د- دائماً يكون مجموع انحرافات القيم عن وسطها الحسابي يساوي (صفر).

إلا أن من عيوبه أنه يتأثر بلقيم الشاذة لأنه يأخذ جميع البيانات.

ويمكن إيجاد الوسط الحسابي بالصيغ التالية :

$$\bar{x} = \frac{\sum xi}{n}$$

حيث أن :

xi = القيم المتغيرة.

n = عدد القيم.

مثال :

من البيانات الآتية استخراج الوسط الحسابي :

10 , 15 , 13 , 12 , 20 , 17 , 18 , 10

الحل :

$$\bar{x} = \frac{\sum xi}{n} = \frac{120}{8} = 15$$

مثال :

استخرج قيمة Z التي تجعل للقيم التالية وسطاً حسابياً مقداره (25) :

30 , 17 , 20 , 37 , Z

الحل :

$$n \cdot \bar{x} = 25$$

$$\bar{x} = \frac{\sum xi}{n} \rightarrow 25 = \frac{\sum xi}{n} \rightarrow \sum xi = 125$$

$$\therefore Z = 125 - 104 = 21$$

مثال :

جد الوسط الحسابي للبيانات الآتية :

2 , 3 , 5 , 2 , 4 , 2 , 52

الحل :

$$\bar{x} = \frac{\sum xi}{n} = \frac{70}{7} = 10$$

من المثال أعلاه نلاحظ :

أ- أن قيمة الوسط الحسابي تسوي (10) مع أن معظم القيم كانت أقل من (5) وهذا ما يفسر لنا تأثير الوسط الحسابي في القيم الشاذة ، أي أنه تأثر بالقيمة الأخيرة (52).

ب- يمكن التأكد من صحة الحل عن طريق طرح القيم من الوسط الحسابي ، فإذا كان مجموعها يسوي صفر فهذا يعني أن الحل صحيح.

2- الوسط الحسابي بالنسبة للبيانات المبوبة :

ويمكن إيجاده عن طريق الصيغة الآتية :

$$X = \frac{\sum f_i x_i}{\sum f_i}$$

حيث أن :

x_i = مراكز الفئات

f_i = التكرارات

مثال :

للبول التكراري الآتي استخراج الوسط الحسابي :

الفئات	التكرارات f_i	مركز الفئة x_i	$f_i x_i$
0 – 4	6	2	12
5 – 9	10	7	70
10 – 14	15	12	180
15 – 19	30	17	510
20 – 24	20	22	440
25 – 29	8	27	216
30 – 34	2	32	64
	91		$\sum 1492$

$$X = \frac{\sum f_i x_i}{\sum f_i} = \frac{1492}{91} = 16.395$$

ثانياً : الوسط الترجيحي (X_w) : Weighted Average

لاحظنا عند حساب الوسط الحسابي أننا تعلمنا مع كل قيم المتغير معلومة واحدة ولكن في بعض الأحيان تختلف قيم المتغير وفقاً لنسبتها في العينة أو المجتمع ، ولهذا يتم استخدام الوسط الترجيحي كوسط معبر عن هذه البيانات ، ويحسب من خلال الصيغة الآتية :

$$X_w = \frac{\sum n_i x_i}{\sum n_i}$$

حيث أن :

n_i = وزن المتغير

مثال :

جد المعدل الطالب (س) :

المادة	عدد الوحدات n_i	الدرجة x_i	$n_i x_i$
رياضيات	3	70	210
كيمياء	5	50	250
إحصاء	4	60	240
فيزياء	2	80	160
ديمقراطية	1	90	90
	$\sum 15$		$\sum 950$

$$X_w = \frac{\sum n_i x_i}{\sum n_i} = \frac{950}{15} = 63.33$$

ثالثاً : الوسط الهندسي Geometric Mean G :

1- للبيانات غير المبوبة :

ويمكن إيجاده بالصيغة الآتية :

$$\text{Log } G = \frac{\log x_1 + \log x_2 + \log x_3 \dots \log x_n}{n}$$

مثال :

جد الوسط الهندسي للبيانات الآتية :

$$12 - 45 - 50$$

الحل :

$$\text{Log } G = \frac{\log 12 + \log 45 + \log 50}{3}$$

$$\text{Log } G = \frac{4.43}{3} \rightarrow \text{Log } G = 1.477$$

$$G = 30$$

2- الوسط الهندسي للبيانات المبوبة :

ويحسب من الصيغة الآتية :

$$\text{Log } G = \frac{\sum f_i \text{Log } x_i}{\sum f_i}$$

مثال :

استخدم التوزيع التكراري الذي يتضمن توزيع عدد من الطلبة في جامعة ما حسب أوزانهم بالكيلو غرام لإيجاد الوسط الهندسي :

الحل :

الفئات	أعداد الطلبة f_i	مركز الفئة x_i	$\text{Log } x_i$	$f_i \text{Log } x_i$
60 – 62	5	61	1.778	8.891
63 – 65	18	64	1.806	32.511
66 – 68	42	67	1.826	76.696
69 – 71	27	70	1.845	49.817
72 – 74	8	73	1.863	14.906
	$\sum = 100$			$\sum = 182.822$

$$\text{Log } G = \frac{\sum f_i \text{Log } x_i}{\sum f_i}$$

$$\text{Log } G = \frac{182.822}{100} = 1.8282$$

$$G = 67.3$$

ملاحظة :

- 1- يتضح مما سبق أن الوسط الهندسي لقيم مختلفة موجبة دائماً أصغر من الوسط الحسابي.
- 2- يكثر استخدام الوسط الهندسي في الأرقام القياسية للأسعار أو إيجاد متوسط لعدد من النسب أو في معدل المتغيرات في المبيعات أو السكان ... الخ.
- 3- لا يمكن إيجاد الوسط الهندسي إلا إذا كانت مجموعة القيم موجبة ، وأن تأثره بالقيم المتطرفة يكون أقل منه في الوسط الحسابي.

رابعاً : الوسط التوافقي H Harmonic Mean :

1- للبيانات غير المبوبة :

الوسط التوافقي هو مقلوب الوسط الحسابي :

$$X = \frac{\sum x_i}{n} \quad H = \frac{n}{\sum \frac{1}{x_i}}$$

ملاحظة : مقلوب القيم يعني واحد تقسيم القيمة $\frac{1}{x_i}$

مثال :

استخرج الوسط التوافقي للقيم التالية :

5 , 17 , 26 , 14 , 9 , 18 , 22

الحل :

x_i	$\frac{1}{x_i}$
5	$\frac{1}{5} = 0.2$
17	0.058
26	0.038
14	0.071
9	0.111
18	0.055
22	0.075
	$\Sigma = 0.578$

$$\Sigma = 0.578$$

$$H = \frac{n}{\Sigma \frac{1}{x_i}} \rightarrow H = \frac{7}{0.578} = 12.11$$

2- الوسط التوافقي للبيانات المبوبة :

ويأخذ الصيغة التالية :

$$H = \frac{\Sigma f_i}{\Sigma f_i \left(\frac{1}{x_i} \right)} \rightarrow H = \frac{\Sigma f_i}{\Sigma \frac{f_i}{x_i}}$$

المثال السابق (أوزان الطلبة) :

f_i / x_i	مركز الفئة x_i	أعداد الطلبة f_i	الفئات
0.082	61	5	60 – 62
0.281	64	18	63 – 65
0.626	67	112	66 – 68
0.385	70	27	69 – 71
0.109	73	8	72 - 74
$\Sigma = 1.483$		100	

$$H = \frac{100}{1.483} = 67.43$$

يستخدم الوسط التوافقي في إيجاد المتوسطات للمعدلات الزمنية مثل إيجاد متوسط القراءة لمجموعة من الأفراد بدلالة عدد الكلمات في الدقيقة.

الوسيط Median Me :

∴ الوسيط هو القيم ذات الترتيب الرابع = 40

ب- الوسيط للبيانات المبوبة :

يتم حساب الوسيط في البيانات المبوبة عن طريق الخطوات الآتية :

$$Me = Li + \left[\frac{(\sum fi)/2 - fi}{fi} \right] \times C$$

حيث أن :

Li : الحد الأدنى للفئة الوسيطة.

$\sum fi$: مجموع التكرارات.

Fi : التكرار المتجمع الصاعد للفئة قبل الوسيطة.

Fi : التكرار الحقيقي للفئة الوسيطة.

C : طول الفئة.

لإيجاد الوسيط يتم اتباع الخطوات الآتية :

1- عمل جدول تكرار متجمع صاعد.

2- إيجاد التكرار الوسيط.

3- تحديد الفئة الوسيطة وهي الفئة المقابلة للتكرار المتجمع الصاعد الذي يلي ترتيب التكرار الوسيط مباشرة.

مثال :

لجدول التكراري الآتي استخراج الوسيط :

الفئات	التكرار	Fi الصاعد
0 – 4	6	6
5 – 9	17	23
10 – 14	23	46
15 – 19	30 التكرار الحقيقي	76
20 – 24	21	97
25 – 29	14	111
30 – 34	10	121
35 – 39	3	124
	$\Sigma = 124$	

الحل :

1- نعمل تكرار متجمع صاعد.

2- نستخرج التكرار الوسيط وذلك عن طريق :

$$\frac{\sum fi}{2} = \frac{124}{2} = 62$$

3- نلاحظ وقوع التكرار الوسيط على المتجمع الصاعد ، فإذا كان يقع بين تكرارين نأخذ التكرار الذي يليه مباشرة ، أما إذا كان التكرار الوسيط موجوداً فإنها نأخذ نفسه.

4- نحدد الفئة الوسيطة : وهي الفئة المقابلة للـ 76 على المتجمع الصاعد.

∴ :

$$Li = \text{الحد الأدنى للفئة الوسيطة} = 15$$

$$Fi = \text{القيمة على المتجمع الصاعد التي تسبق التكرار الوسيط} = 6$$

$$fi = \text{التكرار الحقيقي للفئة الوسيطة} = 30$$

$$C = \text{طول الفئة الوسيطة} = 5$$

$$5- \text{نطبق القانون } Me = Li + \left[\frac{(\sum fi)/2 - fi}{fi} \right] \times C$$

$$Me = 15 + \left[\frac{62-46}{30} \right] \times 5$$

$$Me = 17.666$$

لغرض التأكيد من دقة الناتج يجب أن تكون قيمة الوسيط محصورة أو قريبة بين الحد الأدنى والحد الأعلى للفئة الوسيطة.

المنوال Mode Mo :

وهي القيمة التي تتكرر أكثر من غيرها من المفردات ويسمى أيضاً (الصفة الأكثر شيوعاً) لذا فإنه يفضل حينما يكون المطلوب معرفة القيمة الأكثر شيوعاً كما في حالات التسويق والتسويق ، حيث يكون من المطلوب معرفة بيانات عن السلع والمواصفات الخاصة للشائع منها ويمكن حسابه كما يلي :

أ- للبيانات غير المبوبة :

هي القيمة التي تتكرر أكثر من غيرها.

مثال :

أحسب المنوال للمفردات الآتية :

$$6, 3, 4, 9, 7, 8, 4$$

∴ قيمة المنوال هي القيمة رقم 4

ب- بالنسبة للبيانات المبوبة هناك طريقتان :

1- طريقة الفروق :

لإيجاد المنوال نستعين بلمثال التالي :

مثال :

للتبويب التكراري التالي استخراج المنوال :

التكرار	الفئات
8	5 – 9
7	10 – 14
24	15 – 19
32	20 – 24
20	25 – 29
12	30 – 34
8	35 – 39
2	40 – 44

الحل :

1- نستخرج الفئة المنوالية : وهي الفئة التي تقابل أكبر تكرار.

حيث أن :

$\Delta 1$: تكرار الفئة المنوالية ناقص التكرار السابق :

$$\Delta 1 = 32 - 24 = 8$$

2- نستخرج $\Delta 1$ و $\Delta 2$:

حيث أن :

$\Delta 1$: تكرار الفئة المنوالية ناقص التكرار السابق :

$$\Delta 2 = 32 - 24 = 8$$

$\Delta 2$: تكرار الفئة المنوالية ناقص التكرار اللاحق :

$$\Delta 2 = 32 - 20 = 12$$

3- نطبق قانون المنوال :

$$Mo = Li + \left(\frac{\Delta 1}{\Delta 1 + \Delta 2} \right) \times C$$

حيث أن :

Li : الحد الأدنى للفئة المنوالية.

$$Mo = 20 + \left(\frac{8}{8+12} \right) \times 5$$

$$Mo = 22$$

2- طريقة العزوم :

$$Mo = Li + \left(\frac{\text{النكرار اللاحق}}{\text{النكرار السابق} + \text{اللاحق}} \right) \times C$$

$$Mo =$$

العلاقة بين الأوساط الإحصائية (الوسط الحسابي والوسيط والمنوال) :

يمكن معرفة حساب أي من الأوساط الإحصائية في حالة معرفة الأثنين الآخرين عن طريق العلاقة الآتية :

$$X - Mo = 3 (X - Me)$$

مثال :

جد المنوال إذا علمت أن الوسيط = 150 والوسط الحسابي يساوي 120 :

الحل :

$$120 - Mo = 3 (120 - 150)$$

$$120 - Mo = -90$$

$$Mo = 120 + 90 = 210$$

وللتأكد من صحة الحل نعود في المعادلة التي تمثل العلاقة بينهم :

$$120 - 210 = 3 (120 - 150)$$

$$-90 = -90$$

مثال :

جد الوسط الحسابي إذا علمت أن المنوال = 280 والوسيط = 300 :

$$X - 280 = 3 (X - 300)$$

$$X - 280 = 3X - 900$$

$$3X - X = 900 - 280$$

$$2X = 620 \rightarrow X = \frac{620}{2} = 310$$

$$310 - 280 = 3 (310 - 300)$$

$$30 = 30$$

ملاحظة : تستخدم هذه العلاقة في إيجاد الوسط الحسابي للبيانات المفتوحة :

5 - 9
10 - 14
15 - 19
20 - 24
25 - □

بيانات مفتوحة

مقاييس التشتت

لا تعتبر مقاييس التمرکز كافة لوصف مجموعة من البيانات وصفاً كاملاً ، فقد تتسوى بعض العينات في الوسط الحسابي بالرغم من اختلاف توزيع بياناتها حول مركزها (درجة تجانس البيانات) ، مثل المجموعتين الآتيتين من البيانات :

$$(95 , 97 , 100 , 103 , 105) , (50 , 75 , 100 , 125 , 150)$$

حيث يلاحظ أن لهما نفس الوسط الحسابي والوسيط وهي (100) ، في حين المجموعتان مختلفتان من ناحية تشتتتهما حول المركز أو الوسط ، وأن الدرجة التي تتجه بها البيانات الرقمية للانتشار حول قيمة وسطها تسمى تشتت أو توزيع البيانات ، ومن أهم مقاييس التشتت المدى ، الانحراف المتوسط ، التباين ، والانحراف المعياري.

أولاً : المدى Range :

المدى : هو الفرق بين أكبر قيمة وأصغر قيمة.

مثال :

أحسب المدى لكل من المجموعتين الآتيتين من البيانات :

$$Y = 12 , 6 , 7 , 3 , 15 , 10 , 18 , 5$$

$$A = 9 , 12 , 12 , 12 , 22 , 22 , 22 , 24$$

$$R_Y = 18 - 3 = 15$$

$$R_A = 24 - 9 = 15$$

ويلاحظ أن مداهما متساويان مما يوحي أن المدى أحياناً يكون مظللاً كونه يعتمد على القيمتين الطرفيتين واللتين كثير ما تكون شاذتين ، لذلك ظهرت الحاجة إلى مقاييس أكثر وضوحاً للتشتت.

ثانياً : الانحراف المتوسط MD The Mean Deviation :

وهو متوسط الانحرافات المطلقة عن الوسط الحسابي ويتم حسابه وفق الآتي :

1- البيانات غير المبوبة :

$$MD = \frac{\sum |xi - x|}{n}$$

جد الانحراف المتوسط للقيم الآتية :

$$X_i = 9, 8, 6, 5, 7$$

x_i	$x_i - x$	$ x_i - x $
9	2	2
8	1	1
6	-1	1
5	-2	2
7	0	0
$\Sigma = 35$	0	6

$$MD = \frac{6}{5} = 1.2$$

2- البيانات المبوبة :

$$MD = \frac{\sum f_i |x_i - x|}{\sum f_i}$$

مثال :

جد الانحراف المتوسط لجدول التوزيع التكراري الآتي :

$ x_i - x $	$x_i - x$	$f_i x_i$	مركز الفئة x_i	التكرار f_i	الفئات
6,45	-6,45	305	61	5	60 – 62
3,45	-3,45	1152	64	18	63 – 65
0,45	-0,45	2814	67	42	66 – 68
2,55	2,55	1880	70	27	69 – 71
5,55	5,55	580	73	8	72 – 74
		6745		100	

$$X = \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} = 67,45$$

$$MD = \frac{\sum f_i |x_i - x|}{\sum f_i}$$

$$MD = \frac{226,5}{100} = 2,265$$

ثالثاً : التباين S^2 : Variance

نلاحظ أن مجموع انحراف عناصر (مفردات العينة) عن وسطها الحسابي $\sum (x_i - x)$ يساوي صفر ،
 تلك بسبب كون قسم من الانحرافات يكون موجباً بينما الآخر يكون سلباً ، وللتغلب على هذه المشكلة فقد تم
 معالجتها بأخذ القيم المطلقة للانحرافات في الانحراف المتوسط ، ويمكن معالجتها بطريقة أخرى إلا وهي تربيع قيم
 الانحرافات للحصول على مجموع مربعات الانحرافات ، ويمكن حساب التباين كما يلي :

1- للبيانات غير المبوبة :

$$S^2 = \frac{\sum (xi - x)^2}{n}$$

مثال :

جد التباين للقيم الآتية :

$$Xi = 9, 8, 6, 5, 7$$

الحل :

xi	xi - x	(xi - x) ²
9	2	4
8	1	1
6	-1	1
5	-2	4
7	0	0
$\Sigma = 35$	0	10

$$S^2 = \frac{10}{5} = 2$$

2- للبيانات المبوبة :

$$S^2 = \frac{\sum fi(xi - x)^2}{\sum fi}$$

مثال :

جد التباين لجنول التوزيع التكراري الآتي :

(xi - x) ²	xi - x	fi xi	مركز الفئة xi	التكرار fi	الفئات
41,6	-6,45	305	61	5	60 – 62
11,9	-3,45	1152	64	18	63 – 65
0,2	-0,45	2814	67	42	66 – 68
6,5	2,55	1880	70	27	69 – 71
30,8	5,55	580	73	8	72 – 74
		6745		100	

الحل :

$$X = \frac{6745}{100} = 67,45$$

$$\therefore S^2 = \frac{852,6}{100}$$

$$S^2 = 8,526$$

fi xi - x ²
208
214,2
8,5
175,5
246,4
$\Sigma 852,6$

رابعاً : الانحراف المعياري S : Standard Deviation :

عند حساب التباين قمنا بتربيع الانحرافات ، حيث تكون قيمة التباين مقاسة بمربع الوحدات المستخدمة في قياس المشاهدات ، ولا ضير في ذلك إلا أن المشكلة تظهر عندما يكون مربع الوحدات غير ذي معنى أو غير مقبول ، فعند استخدام وحدات قياس مثل عدد العمال أو الكيلو غرام أو الدينار فن التباين يكون (عامل مربع أو كيلو غرام أو دينار مربع) وهذه كلها غير ذات معنى ، وحلاً لذلك يتم إرجاع وحدات القياس إلى أصلها وذلك بأخذ الجذر التربيعي للتباين وهو ما يسمى بالانحراف المعياري أو (القياسي) إذ يكون مقاساً بالوحدات الأصلية.

1- الانحراف المعياري للبيانات غير المبوبة :

$$S = \sqrt{\frac{\sum (xi - x)^2}{n}}$$

مثال :

جد الانحراف المعياري للقيم الآتية :

x_i	$x_i - x$	$(x_i - x)^2$
9	2	4
8	1	1
6	-1	1
5	-2	4
7	0	0
$\sum 35$	0	10

$X = 7$

$$S = \sqrt{\frac{\sum (xi - x)^2}{n}} = \sqrt{\frac{10}{5}} = 1,414$$

$$\therefore \sqrt{S^2} = 35$$

2- الانحراف المعياري للبيانات المبوبة :

ويأخذ الصيغة الآتية :

$$S = \sqrt{\frac{\sum f_i (xi - x)^2}{\sum f_i}}$$

مثال :

جد الانحراف المعياري لجنول التوزيع التكراري الآتي :

جد التباين لجنول التوزيع التكراري الآتي :

الفئات	التكرار f_i	تكرار الفئة x_i	$f_i x_i$	$x_i - \bar{x}$	$(x_i - \bar{x})^2$
5 – 9	2	7	14	-13,66	186,6
10 – 14	4	12	48	-8,66	75
15 – 19	8	17	136	-3,66	13,4
20 – 24	6	22	132	1,34	1,79
25 – 29	6	27	162	6,34	40,19
30 – 34	4	32	128	11,34	128,59
	30		620		

$$\bar{X} = \frac{620}{30} = 20,66$$

$$\therefore S = \sqrt{\frac{1546,64}{30}}$$

$$S = \sqrt{51,55} = 7,17$$

$f_i x_i - \bar{x} ^2$
373,2
300
107,2
10,74
241,14
514,36
1546,64

خامساً : الخطأ المعياري SE Standard Error :

وهو عادة ما يـصـالـحـب الـوسـط الحـسـابـي لإعـطـاء صـورـة وـاضـحـة وـبـقـيـة عـن الـبـيـانـت و بحسب الطريقة الآتية :

$$SE = \frac{s}{\sqrt{n}}$$

مثال :

للبينات الآتية استخرج الخطأ المعياري :

x_i	$x_i - \bar{x}$	$(x_i - \bar{x})^2$
1	-2	4
3	0	0

5	2	4
4	1	1
2	-1	1
15	0	10

$$X = \frac{15}{3} = 3$$

$$S^2 = \frac{(xi-x)^2}{2} = \frac{10}{5} = 2$$

$$S = \sqrt{S^2} \rightarrow \sqrt{2} = 1.414$$

$$SE = \frac{S}{\sqrt{n}} = \frac{1.414}{\sqrt{5}} = \frac{1.414}{2.236} = 0.63$$

Mean = 3 $\pm$ 0,63 : ويجب أن يكتب الوسط الحسابي بالشكل الآتي :

أي أن الوسط الحسابي الحقيقي هو 3.63 $\sim$ 2,37

ملاحظة : العينات ذات الخطأ المعياري الأقل أفضل من العينات ذات الخطأ المعياري الأعلى.

سادساً : معامل الاختلاف C.V : Coefficient of Variation

ويستخدم هذا المؤشر والذي هو عبارة عن نسبة الانحراف المعياري على الوسط الحسابي للمقارنة بين عينتين إذا كانت وحدة القياس بينهما مختلفة (كالوزن والطول) أما إذا كانت وحدات القياس مشتركة فلخطأ المعياري يكفي للمقارنة ، ويحسب وفق الصيغة الآتية :

$$C.V. = \frac{S}{x}$$

مثال :

من المثال السابق جد معامل الاختلاف C.V :

$$C.V = \frac{S}{x} = \frac{1.414}{3} = 0.47$$

اختبار الفرضيات :

عندما يقوم الباحث بإجراء بحثه فإنه يختار عينة محدودة العدد طبقاً لإمكاناته ، لأنه لا يستطيع أن يطبق البحث على المجتمع الأصلي بأكمله ، لكنه عندما يستخرج نتيجته فإنه يكون في دالة شك هل النتيجة راجعة إلى مجرد صدفة أم إلى ظاهرة حقيقية في المجتمع الأصلي، ويقتضي هذا تكرار البحث عدة مرات واختيار عينات مختلفة من المجتمع الأصلي للتأكد من أن النتائج التي حصل عليها لا تختلف باختلاف العينات التي يجري عليها البحث ، أن تكرار التجربة يحتاج إلى وقت وجهد ونفقات لذا فإن مقاييس الدلالة الإحصائية ومن خلال اختبار الفرضيات على الباحث هذا التكرار فهي تبين إلى أي حد يستطيع أن يتأكد من ثبات نتائجه وإلى أي حد يستطيع إرجاعها إلى عامل الصدفة.

صياغة الفرضيات الإحصائية :

الفرضية الإحصائية عبارة عن ادعاء (قد يكون صائباً أو خطأ) حول معلومة أو أكثر لمجتمع أو لمجموعة من المجتمعات.

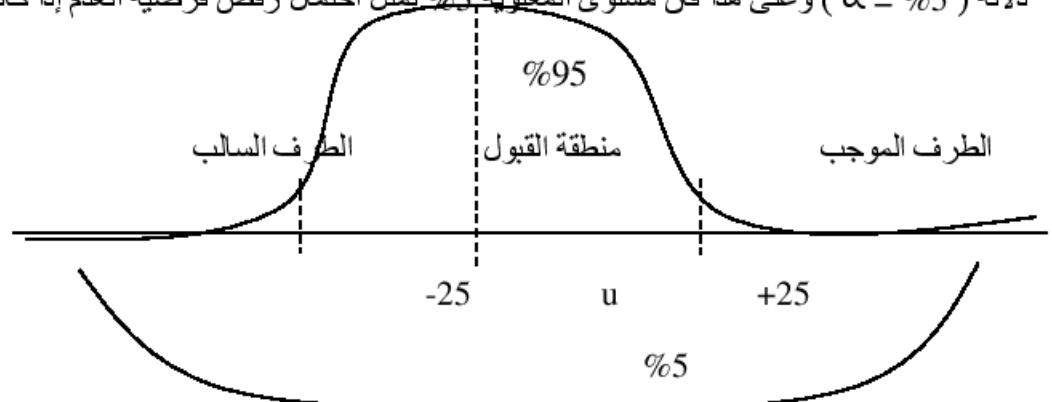
وعامة يصاغ الفرض الإحصائي بشكل عدم وجود اختلاف أو عدم وجود علاقة وتسمى فرضية العدم ويرمز لها بالرمز H_0 وهذه الفرضية تنطلق منها وتمسك بها ولا نرفضها إلا إذا توفرت دلائل قوية من العينة تقود إلى رفضها ، وإلى جانب فرضية العدم توجد الفرضية البديلة ويرمز لها بالرمز H_1 وهذه الفرضية يجب أن تكون صحيحة في حالة عدم صحة H_0 .

يجري الاختبار وتكون نتيجته إما رفض H_0 أو قبولها ، فإذا كان القرار قبول H_0 يعني ذلك أن الاختلاف ناتج عن الصدفة وليس حقيقياً.

تحديد مستوى المعنوية :

كلمة معنوية (Significance) أو مؤكد تعني بأن الفروق بين القيم النظرية للمجتمع والقيم الناتجة من العينة الحقيقية وكبيرة بحيث لا يمكن أن نعزى إلى الصدفة ، وعادة يختار الباحث مستوى المعنوية عند وضع تصميم التجربة منذ البداية ، ويتوقف اختيار مستوى المعنوية على طبيعة البحث نفسه وهناك مستويين معنويان شائعان في أغلب العلوم التطبيقية ، حيث نختار α مساوية 5% أو 1% على الأكثر.

ويقصد بمستوى معنوية 5% أن المساحة تحت المنحنى = 1 وأن 95% من القيم يقع داخل مجال قدره $m + 2S$ وهذا يعني أن المفردة التي يكون أغراضها عن المتوسط أكثر من انحرافين معياريين هي من مفردات المجتمع باحتمال 5% وأنها ليست من مفردات المجتمع باحتمال قدره 95% ، فإذا رفضنا اعتبار هذه المفردة ضمن مفردات المنطقة تكون خطأ باحتمال قدره 5% وعلى صواب باحتمال قدره 95% وتسمى منطقة الرفض بمستوى دلالة ($\alpha = 5\%$) وعلى هذا فن مستوى المعنوية 5% يمثل احتمال رفض فرضية العدم إذا كانت صحيحة.



أولاً : اختيار متوسط مجتمع واحد :

يتم هنا مقارنة متوسط عينة بمتوسط المجتمع لبيان هل أن العينة تنتمي لهذا المجتمع أم لا ؟ فإذا كانت نتيجة الاختبار ايجابية يعني أن متوسط العينة المحسوب لا يختلف جوهرياً عن متوسط المجتمع.

1- الاختبار في حالة معلومية تباين المجتمع S^2 :

يستند الاختبار إلى فرضية تقول أن الوسط الحسابي للمجتمع يسوي قيمة معينة $H_0 : m = m_0$

حيث أن :

m = الوسط الحسابي للمجتمع.

m_0 = هو قيمة معينة معلومة.

S^2 = تباين لمجتمع معلوم.

ويمكن تحديد منطقة الرفض والقبول اعتماداً على الفرضية البديلة والتي تأخذ الصيغ الآتية :

$H_1 = m \neq m_0$ أي أن الوسط الحسابي للمجتمع لا يسوي القيمة المعينة m_0 وفي هذه الحالة تكون منطقة الرفض على جانبي المنحنى.

$H_1 = m > m_0$ أي أن منطقة الرفض ستقع على يمين منحنى توزيع X .

$H_1 = m < m_0$ أي أن منطقة الرفض ستقع على يسار منحنى توزيع X .

فرضيات التحليل :

- العينة ينبغي أن تكون عشوائية.

- توزيع العينة ينبغي أن يكون طبيعياً أو قريباً منه.

- تباين المجتمع معلوم S^2 .

وتمثل الإحصائية Z المنطقة الحرجة من خلال تحويل القيم العشوائية x_i إلى قيم طبيعية معيارية z_i باستخدام الصيغة الآتية :

$$Z = \frac{x-m}{s/\sqrt{n}} = r \quad z = \frac{x-m}{6/\sqrt{n}}$$

حيث أن 6^2 تمثل تباين المجتمع.

مثال :

أظهرت نتائج الإحصاء السكاني لبلد ما إن متوسط حجم الأسرة في تلك البلد يبلغ 6,5 فرد ، وأن الانحراف المعياري لحجم الأسرة فيه يبلغ 3,5 أخذت عينة من 100 أسرة في العاصمة فوجد أن متوسط حجم الأسرة يبلغ 7,1 فرد.

المطلوب : اختبر الادعاء بأن متوسط حجم الأسرة في العاصمة هو أعلى من المتوسط العام لذلك البلد عند مستوى معنوية 5% إذا علمت أن قيمة z الجدولية = 1,645.

الحل :

1- صياغة الفرضية الإحصائية :

أن فرضية العدم هنا :

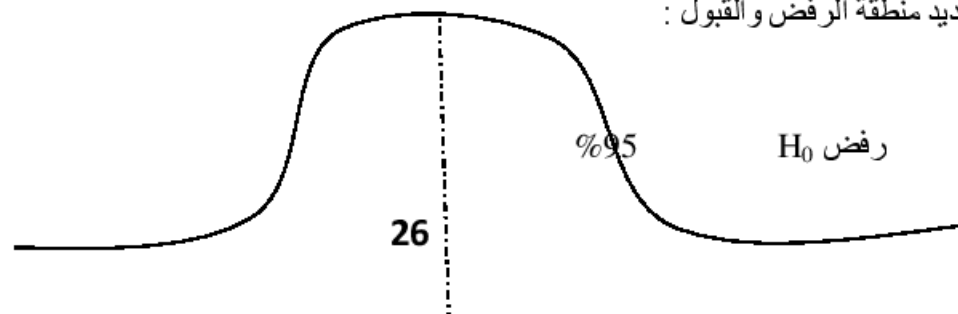
$$H_0 = m = 6,5$$

$$H_1 = m > 6,5$$

2- تطبيق الإحصائية :

$$Z = \frac{x-m}{6/\sqrt{n}} \quad z = \frac{7,1-6,5}{3,5/\sqrt{100}} = \frac{0,6}{0,35} = 1,71$$

3- تحديد منطقة الرفض والقبول :



$$Z = 1,645 \text{ الجدولية}$$

4- اتخاذ القرار الإحصائي :

وحيث أن قيمة Z المحتسبة والبالغة 1,71 تقع في منطقة رفض H_0 وهي أكبر من قيمة Z الجدولية والبالغة 1,645 ، إذاً نرفض فرضية العدم (فرضية تسوي المتوسطين) ونقبل الفرضية البديلة ، أي نستنتج وبثقة 95% أن متوسط حجم الأسرة في العاصمة هو أكبر من متوسط البلد المذكور .

مثال :

أخذت عينة مكونة من 16 شاباً بلغاً وكان متوسط الطول لهم 156 سم وكان الانحراف المعياري للمجتمع معلوماً 5 سم اختبر الفرض القائل أن متوسط المجتمع الذي أخذت منه هذه العينة هو 160 سم ، وذلك عند مستوى معنوية $\alpha = 0,05$.

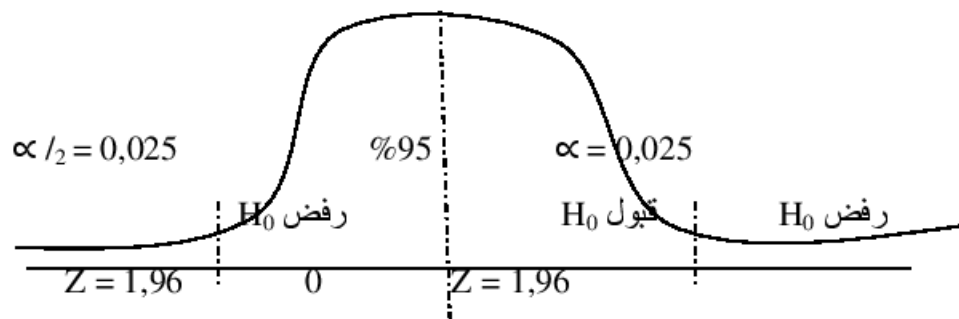
الحل :

$$H_0 = m = 160 \text{ cm}$$

$$H = M \neq 160 \text{ cm}$$

$$Z = \frac{x-m}{s/\sqrt{n}} = \frac{156-160}{5/\sqrt{16}} = -1,6$$

وتحدد منطقة قبول ورفض H_0 بفترة (-1,96 . 1,96) وباستخدام جدول Z للقيم الحرجة من طرفين عند $\alpha = 0,05$ وحيث أن قيمة Z المحتسبة تسوي -1,6 تقع داخل منطقة قبول H_0 لذا نقبل فرضية العدم ، حيث أن متوسط طول الأفراد البالغين في هذا المجتمع هو 160 سم وبدرجة ثقة 95%.



2- الاختبار في حالة مجهولية التباين :

إذا كان تباين المجتمع مجهولاً σ^2 حيث يكون أحياناً من الصعب معرفة ذلك التباين فإنه يكون لدينا حالتين

هما :

أ- أن الإحصائية التي تستخدم لاختبار فرضية العدم هي $t_0 = \frac{x-m}{s/\sqrt{n}}$ والتي تتبع توزيع t بدرجة حرية 7 وسيتم توضيح ذلك لاحقاً.

ب- استخدام تباين العينة S^2 ليحل محل تباين المجتمع σ^2 على أن يكون حجم العينة المحسوبة كبيراً ($n \geq 30$) إذ يكن استخدام العينة الكبيرة S^2 عوضاً عن تباين المجتمع غير المعلوم لأن S^2 هو مقدار جيد σ^2 ولأنه لا يتغير كثيراً من عينة لأخرى مادام حجم العينة كبيراً ($n \geq 30$) وعندئذ فإن الإحصائية $Z = \frac{x-m}{s/\sqrt{n}}$ لازالت تقريباً تتوزع توزيعاً طبيعياً قياسيياً (Z).

مثال :

في عينة شملت (150) مراجعة لإحدى المستشفيات ، تم الاستفسار منهم عدد المراجعات للمستشفى خلال السنوات الثلاثة الماضية أتضح بأن المتوسط $x = 4,8$ وباتحرف معياري $S = 3,1$ ، فهل هذه النتيجة تتطابق مع ادعاء إدارة المستشفى بأن مراجعة كل شخص لا تقل عن 5 مرات ($m \geq 5$) خلال نفس الفترة وعند مستوى معنوية مقداره $\alpha = 0,01$.

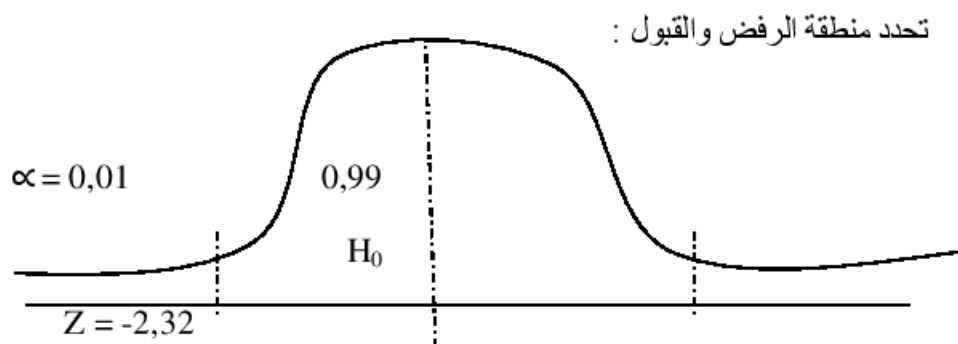
الحل :

$$H_0 = m \geq 5$$

$$H_1 = m < 5$$

وحيث أن الفرضية البديلة تشير إلى قبولها فقط في حالة $m < 5$ فإن الاختبار هو من طرف واحد وأن قيمة Z الجدولية عند مستوى معنوية 0,01 هو 2,32.

$$Z = \frac{x-m}{s/\sqrt{n}} = \frac{4,8-5}{3,1/\sqrt{150}} = -0,79$$



وحيث أن قيمة Z المحتسبة تقع في منطقة قبول H_0 ، لذا نقبل فرضية العدم ونستنتج أن ادعاء إدارة المستشفى كان صحيحاً.

ثانياً : اختبارات تتعلق بمتوسطين :

عندما يراد المقارنة بين متوسطي مجموعتين فإن العمل سينصب على اختبار إذا كان الفرق بين المتوسطين يعزى إلى الصدفة أم أن هذا الفرق جوهرياً.

فإذا كان هناك مجتمعين وسطهما الحسابي m_1 و m_2 وتباينهما 6_1^2 و 6_2^2 يتم اختيار الفرضية القائلة أن الفرق بين المتوسطين يساوي قيمة معينة ، أي :

$$H_0 = m_1 - m_2 = d_0$$

حيث أن d_0 هي القيمة المعينة المعلومة ، أما الفرضية البديلة H_1 فتكون واحدة من الفرضيات البديلة الآتية :

$$H_1 : m_1 - m_2 \neq d_0$$

$$H_1 : m_1 - m_2 > d_0$$

$$H_1 : m_1 - m_2 < d_0$$

وعندما تكون $d = 0$ فإن معنى فرضية العدم H_0 أن المتوسطين متساويين ويعتمد هذا الاختبار على نظرية توزيع المعاينة للمتغير العشوائي (الإحصائية) $(x_1 - x_2)$ فإن كان $(x_1 - x_2)$ هو الفرق بين متوسط العينتين المستقلتين ذات الحجم n_1 و n_2 كبيرين وإذا علم تباين المجتمع 6_1^2 و 6_2^2 فإن :

$$Z = \frac{(x_1 - x_2)}{\sqrt{\frac{s_2^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$$

مثال :

أجريت دراسة للمقارنة بين متوسطي أعمار سكان المدن والقرى وكان أعمار سكان المدن يتبع توزيع طبيعية وبانحراف معياري $6_1 = 7$ سنوات وأعمار سكان القرى يتبع توزيع طبيعي بانحراف معياري $6_2 = 9$ وقد أخذت عينة من سكان المدن $n_1 = 20$ فقد كان متوسط أعمارهم 63 سنة وكذلك عينة من سكان القرى $n_2 = 25$ شخصاً كان متوسط أعمارهم 60 سنة.

اختبر الفرض القائل بعدم وجود اختلاف معنوي بين متوسطين أعمار المجتمعين عند مستوى معنوية 0,01 ، علماً أن قيمة Z الجدولية = 2,58.

الحل :

1- صياغة الفرض الإحصائي :

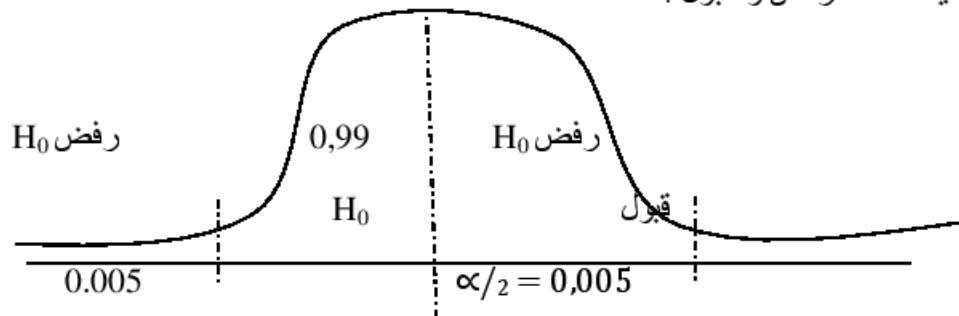
$$H_0 : m_1 - m_2 \neq d_0$$

$$H_1 : m_1 - m_2 \neq d_0$$

2- اختيار الإحصائية ثم حسابها :

$$Z = \frac{(x_1 - x_2)}{\sqrt{\frac{s_2^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} = \frac{(63 - 60)}{\sqrt{\frac{(7)^2}{20} + \frac{(9)^2}{25}}} = 1,2$$

3- تحديد منطقة الرفض والقبول :



4- اتخاذ القرار الإحصائي :

بما أن قيمة $Z = 1,2$ المحتسبة واقعة في منطقة القبول ، لذلك لا يمكن رفض فرضية العدم H_0 القائلة بأن أعمار سكان المدن لا يختلف عن متوسط أعمار سكان القرى وبمستوى ثقة 0,99.

تحليل الارتباط : Correlation Analysis

يهتم تحليل الارتباط بقوة العلاقة بين متغيرين أو أكثر ، مثل العلاقة بين مهارة العاملين والإنتاجية أو بين سعر السلعة والكمية المطلوبة ، وتقلس العلاقة بمؤشر إحصائي يدعى معامل الارتباط ويرمز له بالرمز (r) وهناك عدة أنواع من معاملات الارتباط منها البسيط والجزئي ومعامل ارتباط الرتب ومعامل ارتباط فاي ... الخ.

خصائص معامل الارتباط :

1- تتراوح قيمة معامل الارتباط بين سلب واحد والواحد الصحيح :

$$-1 \leq r \leq 1$$

إذ يمكن الحكم على قوة العلاقة من حيث درجة قربها أو بعدها عن (± 1).

2- تكون قيمته تساوي صفراً عندما يكون المتغيران مستقلان عن بعضهما تماماً ، ويكون مساوياً للواحد الصحيح عندما يكون الارتباط تاماً.

3- تكون قيمته موجبة عندما يكون الارتباط بين المتغيرين طردياً ويكون قوياً عندما يكون معامل الارتباط قريباً من الواحد الصحيح وضعيفاً عندما يكون قريباً من الصفر.

4- تكون قيمته سالبة عندما يكون الارتباط بين المتغيرين عكسياً ويكون قوياً عندما يكون المقدار السالب قريباً من (-1) ، وضعيفاً عندما يكون المقدار السالب قريباً من الصفر.

أولاً : معامل ارتباط بيرسون :

ويرمز له بالرمز r_p وهو معامل ارتباط خطي بسيط يقيس قوة واتجاه العلاقة بين متغيرين فقط ، وهذان المتغيران هما متغيران كميان أي يعبر عنهما بالأرقام ، ويحسب المعامل وفق القانون الآتي :

$$r_p = \frac{n \sum xy - \sum x \sum y}{\sqrt{[n \sum x^2] - [n \sum y^2 - (\sum y)^2]}}$$

مثال :

جد قوة واتجاه العلاقة بين سعر السلعة X والكمية المطلوبة Y باستخدام مقابل ارتباط بيرسون :

X	Y	XY	X ²	Y ²
1	6	6	1	36
2	6	12	4	36
3	4	12	9	16
4	2	8	16	4
5	1	5	25	1

$\Sigma = 15$	19	43	55	93
---------------	----	----	----	----

$$r_p = \frac{5(43) - 15(19)}{\sqrt{[5(55) - (15)^2][5(93) - (19)^2]}}$$

$$r_p = \frac{215 - 285}{\sqrt{[275 - 225][465 - 361]}} = \frac{-70}{\sqrt{5200}}$$

$$r_p = \frac{-70}{72} = -0,97$$

من قيمة معامل الارتباط يتضح ما يلي :

1- هناك ارتباط قوي بين سعر السلعة والكمية المطلوبة كون أن قيمة معامل الارتباط يساوي -0,97 وهي قريبة جداً من -1.

2- العلاقة بين السعر والكمية المطلوبة هي علاقة عكسية بدليل الإشارة السالبة لمعامل الارتباط.

3- هذه العلاقة تتفق مع المنطق (كلما ارتفع سعر السلعة انخفض الطلب عليها).

مثال :

إذا كانت ساعات الدراسة في مادة الإحصاء لخمسة طلاب متمثلة ب x وكانت درجات هؤلاء الطلبة متمثلة ب x ، فهل هناك علاقة بين ساعات الدراسة والدرجات التي حصل عليها الطلبة من خلال معامل ارتباط بيرسون.

X	Y	XY	X ²	Y ²
1	1	1	1	1
2	1	2	4	1
3	2	6	9	4
4	6	24	16	36
5	10	50	25	100
$\Sigma = 15$	20	83	55	142

$$r_p = \frac{5(83) - 15(20)}{\sqrt{[5(55) - (15)^2][5(42) - (20)^2]}}$$

$$r_p = \frac{415 - 300}{\sqrt{[275 - 225][710 - 400]}}$$

$$r_p = \frac{115}{124} = -0,93$$

من قيمة معامل الارتباط يتضح ما يلي :

1- هناك ارتباط قوي بين عدد ساعات الدراسة ودرجات الطلبة.

2- العلاقة طردية بدلالة الإشارة الموجبة (كلما زادت ساعات الدراسة زادت الدرجات).

3- تتفق مع المنطق.

1- قوة معامل الارتباط تعتبر مؤشر مهم على وجود علاقة بين المتغيرين إلا أنه لا يمكن الاعتماد عليها على قوة معامل الارتباط فقط ، وإنما يجب أن يكون معنوياً وذلك من خلال مقارنة r المحتسبة مع r الجدولية في جدول القيم الحرة ، فإذا كانت r المحتسبة أكبر من r الجدولية كل الارتباط معنوي والعكس صحيح.

2- تختلف درجة قوة معامل الارتباط باختلاف العلوم ، فعلى سبيل المثال في العلوم الطبية لا يمكن اعتماد معامل ارتباط أقل من 90% ، أما في العلوم الزراعية فيمكن اعتماد 60% إلا أنه بصورة عامة إذا زادت قيمة r عن 70% يعتبر هناك ارتباط قوي بين المتغيرين.

ثانياً : معامل ارتباط الرتب (سبيرمان) :

وهو معامل ارتباط ثنائي يصلح في المتغيرات الكمية والنوعية وهو أقل من معامل ارتباط بيرسون ، ويمكن إيجاد معامل ارتباط سبيرمان حسب الخطوات الآتية :

1- إعطاء رموز رقمية للبيانات النوعية (الرتب) لكل من X و Y .

2- نستخرج الفرق بين رتب X ورتب Y بعمود جديد هو d .

3- نقوم بتربيع الفرق بعمود آخر هو d^2 .

4- تطبيق قانون سبيرمان لإيجاد معامل الارتباط.

$$r_s = 1 - \frac{6 \sum d^2}{n(n^2-1)}$$

مثال :

كانت تقديرات مجموعة من الطلبة في مادتي التحليلات X والإحصاء Y كما يأتي :

∴ المطلوب : إيجاد معامل الارتباط بينهما والتعليق عليه.

تحليلات X	Y	رتب X	رتب Y	d	d^2
امتياز	جيد جداً	1	2	-1	1
جيد جداً	امتياز	2	1	1	1
جيد	متوسط	3,5	4,5	-1	1
جيد	جيد	3,5	3	0,5	0,25
متوسط	متوسط	5	4	0,5	0,25
					3,5

$$r_s = 1 - \frac{6(3,5)}{5(25-1)} \rightarrow 1 - \frac{21}{5(24)}$$

$$r_s = 1 - \frac{21}{120} \rightarrow 1 - 0,175 \rightarrow r_s = 0,82$$

التعليق :

1- ان قيمة r_s هي 0,82 وهذا يعني أن هناك علاقة ارتباط قوية بين تحصيل الطالب في التحليلات وتحصيله في الإحصاء.

2- أن هذه العلاقة هي علاقة طردية أي أن الطالب المتفوق في التحليلات ويكون متفوق في الإحصاء.

3- تتفق هذه العلاقة من النظريات التربوية.

مثال :

تهتم إحدى المؤسسات بوضع طريقة لاختبار المتقدمين لمراكز وظيفية بدلاً من طريقة المقابلة ، وللمساعدة في البحث عن قرار للاختيار فإن ثمانية من المتقدمين سوف يتعرضون إلى الطريقتين وكانت النتائج كما يلي :

المتقدم	التقدير في الامتحان	التقدير في المقابلة	رتب الامتحان	رتب المقابلة	d	d ²
1	A	G	1	7	-6	36
2	B	C	2	3	-1	1
3	C	E	3	5	-2	4
4	D	A	4,5	1	3,5	12,25
5	D	B	4,5	2	-2,5	6,25
6	F	H	6	8	-2	4
7	G	D	7	4	3	9
8	H	F	8	6	2	4

$$rs = 1 - \frac{6(76,5)}{8(64-1)} \rightarrow 1 - \frac{465}{504} = 76,5$$

$$rs = 1 - 0,9 \rightarrow rs = 0,1$$

وهذا يعني أن العلاقة بين درجة المقابلة ودرجة الامتحان ضعيفة وأن العلاقة طردية بدليل الإشارة الموجبة ، إلا أنها لا يمكن الاعتماد عليها كون أن قيمة معامل الارتباط أقل من 70% ، وهذا يعني أن المتقدم المتفوق في الامتحان ليس بالضرورة يتجاوز اختبار المقابلة.

تحليل الانحدار Regression Analysis :

عرفنا أن الارتباط هو علاقة بين متغيرين يمكن قياسها رقمياً بمعامل عددي يحدد قوة واتجاه العلاقة ، أما الانحدار هو النموذج الرياضي الذي يصف العلاقة بين هذين المتغيرين ، وهو أيضاً الطريقة البيانية التي تصور العلاقة بين المتغيرات ويستخدم الانحدار في تفسير أحد المتغيرين إذا عرف الآخر.

إن فالانحدار هو محاولة تقدير الأثر الكمي للمتغير النسبي على المتغير النتيجة ، وهذا التقدير يوضح مقدار التغير في المتغير التابع إذا تغير المستقل بمقدار وحدة واحدة أو بنسبة 100%.

والانحدار أما أن يكون بسيط أي بين متغير مستقل والآخر تابع أو أن يكون متعدد أي بين عدة متغيرات مستقلة ومتغير تابع ، هذا من ناحية ومن ناحية أخرى أما أن يكون خطياً أي هناك علاقة خطية مستقلة بين المتغير المستقل والتابع أو أن يكون لا خطياً مثل الدالة اللوغارتمية ، الأسية ، اللوجستية ... الخ .

وأن أغلب العلاقات بين المتغيرات في جميع العلوم ومنها الهندسة هي علاقات لا خطية ومن العبث الاكتفاء بتقدير العلاقة الخطية واعتبارها ممثلاً عن واقع العلاقة بين المتغيرات ، ومع ذلك يكون موضوع الانحدار الخطي هو الموضوع الأسس لفهم بقية أنواع الانحدار.

الانحدار الخطي البسيط Simple Linear regression :

ويعني انحدار Y على X أي تقدير الأثر الكمي لـ X على Y ويمكن استخدام عدة طرق في تقدير هذا الأثر غير أن أفضل هذه الطرق هي طريقة الانحرافات عن الوسط الحسابي أو ما يسمى (طريقة المربعات الصغرى الاعتيادية) ، وتتخذ معادلة الانحدار الصيغة التالية :

$$Y = \alpha + BX$$

مثال :

من البيانات التالية قدر معادلة انحدار Y على X :

المستقل X	التابع Y	$x = (x - \bar{x})$	$y = (Y - \bar{Y})$	xy	x^2
1	2	-2	-5	10	4
2	6	-1	-1	1	1
3	8	0	1	0	0
4	10	1	3	3	1
5	9	2	2	4	4
15	35	0	0	18	10

$$\bar{X} = \frac{15}{5} = 3$$

$$\bar{Y} = \frac{35}{5} = 7$$

$$Y = \alpha + BX$$

$$B = \frac{\sum xy}{\sum x^2} = \frac{18}{10} = 1,8$$

$$\alpha = \bar{Y} - B\bar{X} \rightarrow \alpha = 7 - 1,8 (3) = 1,6$$

$$Y = 1,6 + 1,8 X$$

ماذا تعني هذه المعادلة ؟

يبدو من المعادلة المقدمة أنها تحتوي على حدين الأول هو α والتي تسوي 1,6 وتدعى معلمة المقطع وقد تكون أحياناً قيمة رياضية لا معنى لها ، غير أنها في الغالب عبارة عن قيمة Y إذا تم تصفيرها X.

أما B والتي تسوي 1,8 فهي مقدار تأثير X على Y أي أنه إذا زاد X بمقدار وحدة واحدة فإن Y سوف يزداد بمقدار 1,8 وبياناً فأنها ميل خط الانحدار.

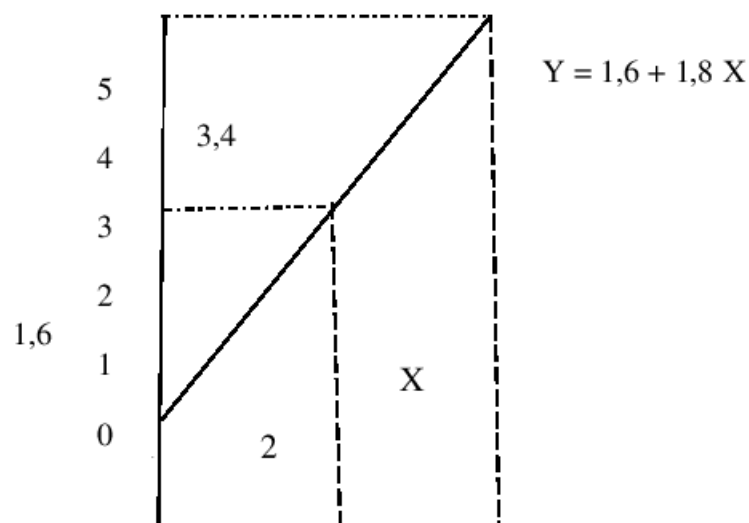
فإذا كانت :

$$Y = 5,2$$

$$Y = 1,6 + 1,8 (0) = 1,6$$

$$Y = 1,6 + 1,8 (1) = 3,4$$

$$Y = 1,6 + 1,8 (2) = 5,2$$



جمعت بيانات عن الأسعار والكميات المطلوبة من سلعة ما لمدة خمسة أسابيع ، المطلوب تقدير معادلة الطلب على تلك السلعة مع شرح المعادلة المقدرة ومن ثم رسمها بيانياً.

السعر x	الكمية y	x	y	Xy	X ²	ei	ei ²
5	1	2	-4	-4	4		
4	3	1	-2	-2	1		
3	6	0	1	1	0		
2	7	-1	2	2	1		
1	8	-2	3	3	4		
15	25	0	0	-18	10		

$$X = 3 \quad Y = 5$$

$$B = \frac{\sum xy}{\sum x^2} = \frac{-18}{10} = -1,8$$

$$\alpha = Y - BX \rightarrow \alpha = 5 - (-1,8)(3)$$

$$\alpha = 5 + 5,4 = 10,4$$

$$Y = 10,4 - 1,8 X$$

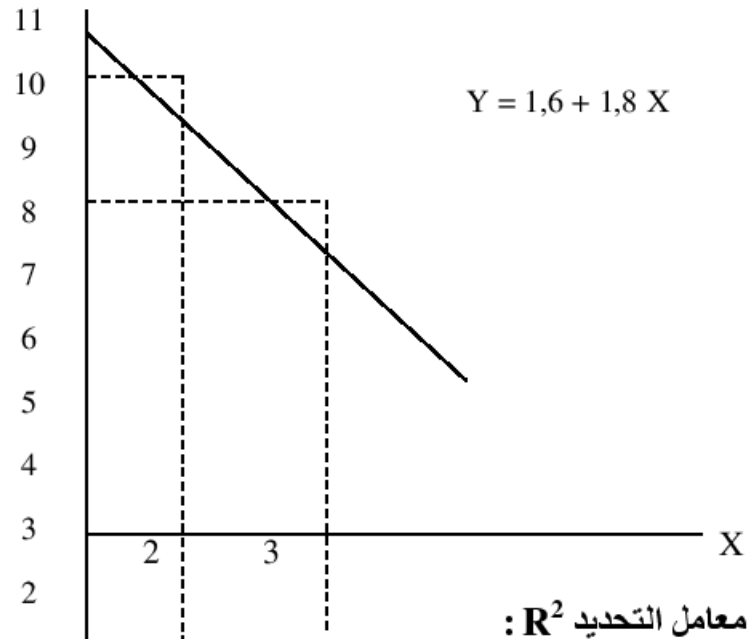
ويبدو من المعادلة المقدرة أن قيمة α تساوي (10,4) وهي تمثل الطلب المستقل عن السعر ، أي أنه لو كانت السلعة مجانية (صفر) لكان أقصى طلب عليها هو (10,4).

أما قيمة B والتي تساوي (-1,8) فهي تمثل العلاقة العكسية بين السعر والكمية المطلوبة بلبيل الإشارة السالبة ، أي أنه كلما ازداد السعر بمقدار 1,8 وهذا يتفق مع المنطق الاقتصادي ، ويمكن تمثيل معادلة الانحدار بيانياً :

$$Y = 10,4 - 1,8 (0) = 10,4$$

$$Y = 10,4 - 1,8 (1) = 8,6$$

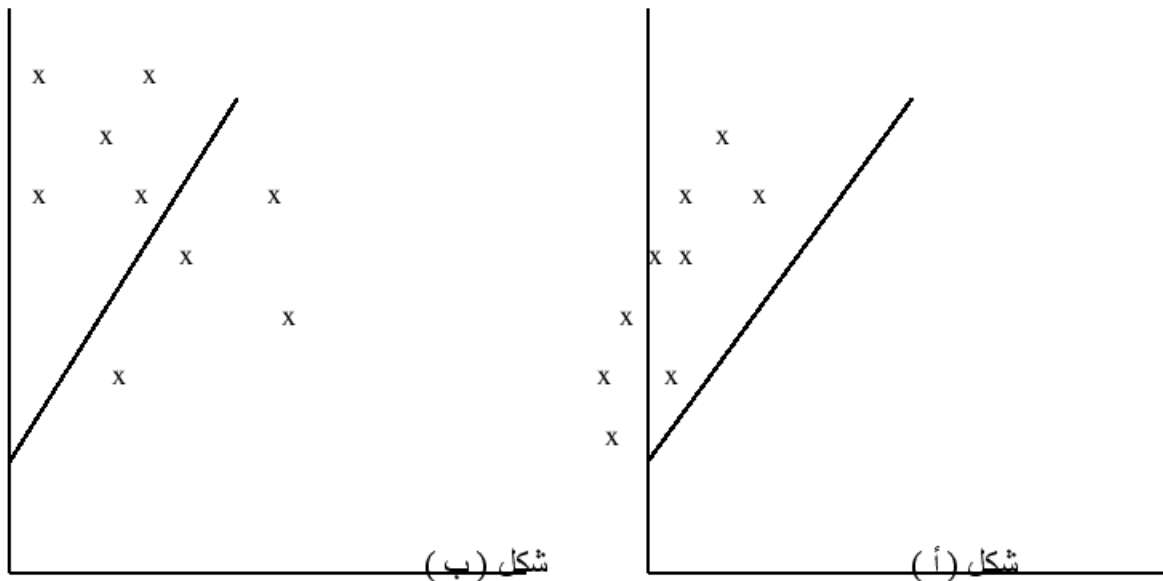
$$Y = 10,4 - 1,8 (2) = 6,8$$



سغرى الاعتيادية ورسم خط الانحدار لاد لمشاهدات العينة ولكل من X و Y وبشكل

بعد تقدير المعلمات وتحديد خط الانحدار بطريقة المربعات الصغرى من قيس جودة هذا الخط من خلال التعرف على جودة التوفيق

عام كلما اقتربت المشاهدات الحقيقية من هذا الخط أو وقعت عليه فإن كان التوفيق أفضل وكما مبين فش الشكلين أدناه :



يلاحظ بأن جودة التوفيق للشكل (أ) أفضل منه في الشكل (ب) بمعنى آخر تفسير الانحرافات في المتغير التابع y والناجمة عن تأثير المتغير المستقل x سيكون أفضل في الشكل (أ) منه في الشكل (ب) ، إذ أن الجزء الأكبر من الانحرافات التي تحدث في المتغير التابع y يعود سببها إلى وجود تأثير المتغير المستقل x والموضحة من خلال معادلة الانحدار التقديرية ، أما الجزء المتبقي فيعود إلى تأثير عوامل عشوائية أخرى غير داخلية في المعادلة.

لذلك يطلق على معامل التحديد R^2 بالقوة التفسيرية للمعادلة (النموذج) أي نسبة ما تستطيع المعادلة المقدرة أن تفسره من تغيرات في المتغير التابع الناجمة عن تغيرات في المتغير المستقل.

وتحسب قيمة R^2 وفق القيمة الآتية :

$$R^2 = \frac{B \sum xy}{\sum y^2}$$

وتكون قيمة R^2 بين الصفر والواحد الصحيح ، فكلما اقتربت قيمة R^2 من (1) كانت المعادلة أفضل وأنها تستطيع أن تفسر النسبة الأكبر من التغيرات في المتغير التابع y بإعادتها إلى تغيرات في المتغير المستقل x.

مثال :

البيانات التالية تمثل ساعات الدراسة اليومية لمجموعة من الطلاب ودرجاتهم في مادة الإحصاء ، المطلوب إيجاد القوة التفسيرية للمعادلة المقدرة والتعليق عليه :

ساعات الدراسة X	درجات الطلبة Y	x	y	xy	x ²	y ²
0	1	-2	-4	8	4	16
1	3	-1	-2	2	1	4
1	3	-1	-2	2	1	4
2	5	0	0	0	0	0
3	7	1	2	2	1	4
3	6	1	1	1	1	1
4	10	2	5	10	4	25
14	35	0	0	25	12	54

$$X = 2 \quad Y = 5$$

$$B = \frac{B \sum xy}{\sum x^2} = \frac{25}{12} = 2,08$$

$$\alpha = Y - BX = 5 - 2,08 (2) = 0,84$$

$$Y = \alpha + BX \rightarrow Y = 0,84 + 2,08 X$$

$$R^2 = \frac{B \sum xy}{\sum y^2} = \frac{2,08 (25)}{54} = \frac{52}{54} = 0,96$$

التعليق :

وهذا يعني أن المعادلة المقدرة تستطيع أن تفسر 96% من التغيرات التي تحدث في درجات الطلبة بإعادتها إلى التغيرات في عدد ساعات الدراسة ، أما 4% المتبقية فهي تعود إلى عوامل عشوائية أخرى غير داخلة في المعادلة (كإن تكون الحالة النفسية أو ذكاء الطلبة أو أي متغيرات أخرى.

مثال :

أخذت عينة من 5 نباتات متشابهة وتم قياس قطر ساق النبتة وكمية السماد الكيميائي المستخدم لكل نبتة وكانت النتائج كما يلي :

كمية X السماد	قطر Y الساق	x	y	xy	x ²	y ²	ei	ei ²
1	3	-2	-3	6	4	9	-0,6	0,36
2	5	-1	-1	1	1	1	0,2	0,04
3	7	0	1	0	0	1	1	1
4	7	1	1	1	1	1	-0,2	0,04
5	8	2	2	4	4	4	-0,4	0,16
15	30	0	0	12	10	16	0	1,6

S.O.V	S.S	d.f	M.S	F
S.S.T	16	4		27
SSR	14,4	1	14,4	
SSE	1,6	3	0,533	

الجدولية $F_{0,05,4} = 5,5$

وبما أن قيمة F المحسوبة والتي تساوي 27 هي أكبر من قيمة F الجدولية والتي تساوي 5,05 لذا نرفض فرضية العدم ونقبل الفرضية البديلة وهذا يعني أن المعنوية الاجمالية للنموذج المقدر جيدة وتعبر عن واقع العلاقة بين كمية السماد الكيماوي وقطر ساق النبات.

ملاحظة : في الانحدار الخطي البسيط (فقط) قيمة t تساوي F ويتم اختبار عينة B بواسطة اختبار t أيضاً عن طريق مقارنة قيمة t المحسوبة مع قيمة t الجدولية عند مستوى معنوية 0,05 ودرجة حرية $n - 1$ ، وفي مثلنا تكون قيمة t الجدولية هي : $t_{0,05,4} = 2,015$

$$T = \sqrt{27} = 5,19$$

وهنا أيضاً كانت B معنوية لكون t المحسوبة أكبر من الجدولية وهذا يعني أن هناك تأثير معنوي للسماد الكيماوي على قطر ساق النبات.

الانحدار الخطي المتعدد : Multiple Linear Regression

نتولنا في الانحدار الخطي البسيط العلاقة بين المتغير التابع (Y) ومتغير مستقل واحد هو (X) ، ولكن في الواقع أن نجد متغير تابع يعتمد على متغير مستقل واحد وأغلب المتغيرات في جميع العلوم ومنها الهندسية تعتمد على عدة متغيرات أخرى ، فالحل مثلاً يعتمد على سعر السلعة ودخل المستهلك وأسعار السلع البديلة والمكملة ... الخ ، وان إنتاجية الموظف لا يعتمد على متغير التخصص فقط بل تعتمد على مستوى المهارة أو الخبرة أو التدريب ... الخ ، فلابد من معرفة أثر كل متغير مستقل في المتغير التابع وهذه المهمة يقوم بها الانحدار المتعدد بافتراض أن العلاقة خطية بين المتغيرات أو هي ببساطة كذلك.

سنقوم بدراسة موضوع الانحدار الخطي المتعدد وباستخدام متغير تابع ومتغيرين مستقلين ، أما إذا زاد عدد المتغيرات المستقلة عن اثنين فيكون من الصعب إنجاز الانحدار بطريقة يدوية وإنما لابد من الاعتماد على البرامج الإحصائية في ذلك (SPSS) مثلاً.

ونأخذ معادلة الانحدار الخطي المتعدد الصيغة الآتية :

$$Y = \alpha + B_1 X_1 + B_2 X_2 + B_3 X_3 \dots B_n X_n$$

حيث تشير :

Y : إلى القيمة المحسوبة للمتغير التابع Y .

α : الحد المستقل أو هي قيمة Y عندما تكون كل من X_1 و X_2 تساوي صفر.

B_1 : وهي معامل X_1 وتمثل المتغير الناتج في Y نتيجة تغير القيمة بمقدار وحدة واحدة بافتراض ثبات قيمة X_2 .

B_2 : وهي معامل X_2 وتمثل المتغير الناتج في Y نتيجة تغير X_2 بوحدة واحدة بافتراض ثبات قيمة X_1 .

توفرت لديك البيانات التالية عن سعر السلعة X_1 ودخل المستهلك X_2 والكمية المطلوبة Y ، المطلوب تقدير معادلة الانحدار الخطي المتعدد ومن ثم شرح المعادلة المقدرة :

X_1	X_2	Y	x_1	x_2	y	x_1^2	x_2^2	y^2	x_1x_2	x_1y	x_2y
5	2	3	2	-4	-5	4	16	25	-8	-10	20
4	3	4	1	-3	-4	1	9	16	-3	4	12
3	5	6	0	-1	-2	0	1	4	0	0	2
2	8	12	-1	2	4	1	4	16	-2	-4	8
1	12	15	-2	6	7	4	36	49	-12	-14	42
15	30	40	0	0	0	10	66	110	-25	-32	84

$$X_1 = (X X), (X Y)$$

$$X X = \begin{pmatrix} \sum x_1^2 & \sum x_1x_2 \\ \sum x_1x_2 & \sum x_2^2 \end{pmatrix}$$

$$X X = \begin{pmatrix} 10 & -25 \\ -25 & 66 \end{pmatrix}$$

$$\text{منكوس المصفوفة} = \frac{1}{D} (C)$$

$$D = 10 (66) - (-25) (-25) = 660 - 625 = 35$$

$$C = \begin{pmatrix} 66 & 25 \\ 25 & 10 \end{pmatrix}$$

$$B_1 = \frac{1}{35} B_1 \begin{pmatrix} 66 & 25 \\ 25 & 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -32 \\ 84 \end{pmatrix} \begin{matrix} \sum x_1 y \\ \sum x_2 y \end{matrix}$$

$$B_1 = \frac{66(-32) + 25(84)}{35} = \frac{-12}{35} = -0,34$$

$$B_2 = \frac{25(-32) + 10(84)}{35} = \frac{40}{35} = 1,14$$

$$\alpha = Y - B_1 X_1 - B_2 X_2 = 8 - (-0,34)(3) - 1,14(6)$$

$$\alpha = 8 + 1,02 - 6,84 = 2,18$$

$$Y = 2,18 - 0,34 X_1 + 1,14 X_2$$

شرح المعادلة :

1- قيمة $\alpha = 2,18$ الحد الثابت وتعني أن الكمية المطلوبة تساوي 2,18 عندما يكون كل من سعر السلعة ودخل المستهلك يساوي صفر.

2- قيمة $B_1 = -0,34$ حيث تدل الإشارة السالبة على العلاقة العكسية بين السعر والكمية المطلوبة وهذا يعني إذا ازداد السعر بمقدار وحدة واحدة فإن الكمية المطلوبة سوف تنخفض بمقدار 0,34 (مع استبعاد أثر X_2).

3- قيمة $B_2 = 1,14$ حيث تدل الإشارة الموجبة على العلاقة الطردية بين دخل المستهلك والكمية المطلوبة ، وهذا يعني إذا ازداد دخل المستهلك بمقدار وحدة واحدة (مع استبعاد أثر X_1) فإن الكمية المطلوبة سوف تزداد بمقدار 1,14.

من المثال السابق جد القوة التفسيرية للمعادلة المقترنة مع التعليق :

$$R^2 = \frac{B_1 \sum x_1 y + B_2 \sum x_2 y}{\sum y^2}$$

$$R^2 = \frac{-0,34 (-32) + 1,14 (84)}{110}$$

$$R^2 = \frac{10,88 + 95,76}{110} = 0,97$$

وهذا يعني أن المعادلة المقترنة تستطيع أن تفسر 97% من التغيرات التي تحدث في الكمية المطلوبة بإعادتها إلى تغيرات في كل من السعر ودخل المستهلك و 3% تعود إلى عوامل عشوائية أخرى غير داخلة في المعادلة.

معامل التحديد المصحح $\bar{R}^2$ Adjusted R Square :

يأخذ $\bar{R}^2$ بنظر الاعتبار عدد المتغيرات المستقلة الداخلة في النموذجين ، أما في نموذج الانحدار المتعدد فتكون :

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{n-1}{n-k} (1 - R^2)$$

حيث أن k هو عدد المتغيرات المستقلة.

مثال :

افترض بأن لدينا معادلة انحدار خطي بسيط لقيمة من 20 مشاهد لثلاث متغيرات (متغيرين مستقلين ومتغير تابع) وأن معامل التحديد R^2 لها كان 0,85 أوجد قيمة $\bar{R}^2$:

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{n-1}{n-k} (1 - R^2)$$

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{20-1}{20-1} (1 - 0,85) \quad \bar{R}^2 = 0,85$$

مثال :

نفترض أن لدينا معادلة انحدار خطي متعدد لعينة من 20 مشاهد لثلاث متغيرات (متغيرين مستقلين ومتغير تابع) وأن معامل التحديد R^2 لها كان 0,85 أوجد قيمة $\bar{R}^2$.

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{20-1}{20-1} (1 - 0,85)$$

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{19}{18} (0,15) = 0,841$$

وهذا يدل على أن معامل التحديد المصحح أقل من معامل التحديد في حالة الانحدار المتعدد.

اختبار t لمعنوية المعالم المقدرة t test :

ويعتبر من أهم وأكثر الاختبارات الشائعة في تحليل الانحدار والذي يطلق عليه اختبار المعنوية الأساسي والذي عن طريقه يمكن الإجابة عن التسؤل التالي :

هل هناك تأثير معنوي للمتغير المستقل X على المتغير التابع Y.

ويمكن الإجابة عن هذا التسؤل بعد استخراج قيمة t المحتسبة وإخضاعها إلى اختبار الفرضيات وإجراء عملية المقارنة بين قيمة t المحتسبة وقيمة t الجدولية والتي يتم استخراجها من جدول القيم الحرجة عند مستوى معنوية معين ودرجة حرية 2 - n وهنا نحصل على نتيجتين يتم اختيار منها :

1- حالة رفض H_0 : إذا كانت قيمة t المحتسبة أكبر من قيمة t الجدولية فإنه سيتم رفض فرضية العدم H_0 وقبول الفرضية البديلة وهذا يعني معنوية المعلمة المقدرة وبالتالي هناك تأثير معنوي للمتغير المستقل X على المتغير التابع Y.

2- حالة قبول H_0 : إذا كانت قيمة t المحتسبة أكبر من قيمة t الجدولية فإنه سيتم قبول فرضية العدم ورفض الفرضية البديلة وهذا يعني عدم معنوية المعلمة المقدرة وبالتالي لا يوجد هناك تأثير معنوي للمتغير X على المتغير Y.

كيفية إيجاد قيمة t في الانحدار الخطي المتعدد :

$$tB_i = \frac{Bi}{SB_i}$$

يجري هذا الاختبار حسب الخطوات التالية :

$$\sum e^2 = \sum y^2 - B_1 \sum x_1 y + B_2 \sum x_2 y \quad 1- \text{استخراج الخطأ} :$$

$$Se^2 = \frac{\sum ei^2}{n-k-1} \quad 2- \text{استخراج تباين الخطأ} :$$

$$SB_i^2 = \frac{Se^2}{\sum x_i^2} \quad 3- \text{استخراج تباين } \bar{B}_i :$$

$$SB_i = \sqrt{SB_i^2} \quad 4- \text{استخراج الخطأ المعياري} :$$

$$tB_i = \frac{Bi}{SB_i} \quad 5- \text{احتساب } t :$$

وبالعودة إلى مثلنا السابق (أثر السعر والدخل على الكمية المطلوبة) يمكن اختبار معنوية المعالم المقدرة :

1- معنوية B_1 :

$$\sum e^2 = 110 - 106,64 = 3,36$$

$$Se^2 = \frac{3,36}{5-2-1} = 1,68$$

$$SB_1^2 = \frac{1,68}{10} = 0,168$$

$$SB_1 = \sqrt{0,168} = 0,409$$

$$tB_1 = \frac{-0,34}{0,409} = -0,831$$

الإشارة السالبة تهمل.

2- معنوية B_2 :

$$\sum e^2 = 110 - 106,64 = 3,36$$

$$Se^2 = \frac{3,36}{5-2-1} = 1,68$$

$$SB_2^2 = \frac{1,68}{66} = 0,025$$

$$SB_2 = \sqrt{0,025} = 0,159$$

$$tB_2 = \frac{1,14}{0,159} = 7,16$$