

مبادئ الإحصاء
مقاييس التشتت
الإدارة الصناعية
الدراسة الصباحية والمسائية
الكورس الثاني

اساتذة المادة

م.د.فائز حامد سلمان م.م.ايثار حسين العوادي

اعداد: م.م. ايثار حسين جواد

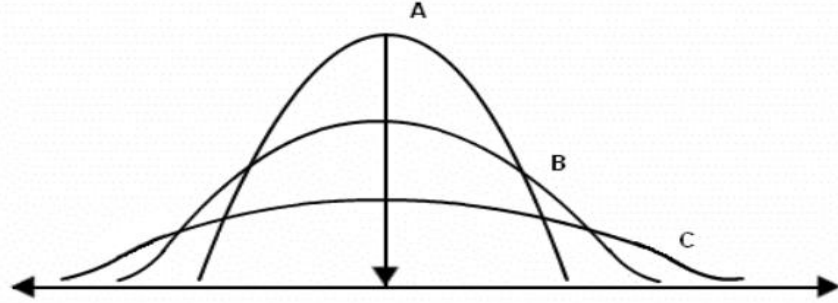
مقاييس التشتت

مقاييس التشتت في الإحصاء

تستخدم مقاييس التشتت في الإحصاء لقياس مدى تشتت (تبعثر) البيانات حول المتوسط الحسابي. وتعتبر هذه المقاييس مهمة لفهم توزيع البيانات وتحليل الانحرافات عن المتوسط الحسابي. وتستخدم بشكل واسع في العديد من المجالات، بما في ذلك الاقتصاد والإحصاء والعلوم الاجتماعية والطبية.

تشمل مقاييس التشتت الشائعة المستخدمة في الإحصاء مثل الانحراف المعياري والنسبة المئوية للانحراف المعياري ونطاق القيم والمدى الربعي والانحراف المتوسط المطلق والانحراف المتوسط المربع. وتختلف هذه المقاييس في الطريقة التي تحسب بها وتستخدم، ولكن جميعها تهدف إلى تقديم صورة لمدى التباين في البيانات.

يتم استخدام مقاييس التشتت بشكل واسع في تحليل البيانات الإحصائية، حيث يمكن استخدامها لتحديد مدى انتشار البيانات وتحديد القيم الشاذة وتفسير الانحرافات الإحصائية. وتساعد مقاييس التشتت على فهم البيانات بشكل أفضل واتخاذ القرارات الصحيحة بناءً على التحليلات الإحصائية.



ما هي مقاييس التشتت في الإحصاء – Statistical dispersion؟

تشير مقاييس التشتت في الإحصاء إلى درجة انتشار البيانات في مجموعة البيانات المحددة. وهي تستخدم لقياس مدى التباين والتباعد في قيم مجموعة البيانات، وتعطي فكرة عن مدى تجانس أو تفاوت البيانات في المجموعة.

وهي على نوعين رئيسيين هما: مقاييس التشتت المطلقة ومقاييس التشتت النسبية.

مقاييس التشتت المطلقة تبين درجة تجانس قيم مجموعة من البيانات بشكل مطلق وتكون مقاسة بنفس وحدات قياس المتغير العشوائي (وحدات طول، وزن، زمن، كثافة، عدد.. الخ) من هذه المقاييس المدى، الإنحراف الربيعي، الإنحراف المتوسط، الإنحراف المعياري. في حين أن مقاييس التشتت النسبية تبين درجة تجانس قيم مجموعة من البيانات بشكل نسبي وتكون خالية من وحدات قياس المتغير العشوائي. هذه المقاييس هي معاملات التشتت.

وتشمل مقاييس التشتت الشائعة في الإحصاء:

١- المدى (Range): يعتبر المدى أبسط انواع مقاييس التشتت المطلقة وهو يمثل الفرق بين أكبر قيمة في المجموعة وأصغر قيمة فيها.

مثال: جد المدى للبيانات التالية: (2,5,3, 8, 7, 10, 9, 12, 15)

$$R = 15 - 2 = 13$$

الحل:

اما في حالة البيانات المبوبة في توزيع تكراري فان المدى في هذه الحالة يمثل الفرق بين الحد الأعلى للفئة الأخير والحد الأدنى للفئة الأولى.

وهذا المقياس لا يعول عليه كثيراً في قياس تشتت قيم مجموعة معينة نظراً لكونه يستند الى قيمتين متطرفتين فقط ويهمل بقية القيم. وهذا يعني انه مقياس حساس جداً لأي خطأ معاينة قد يحصل في قياس إحدى هاتين القيمتين أو كليهما.

٢- الإنحراف الربيعي Quartile Deviation

يعرف الإنحراف الربيعي بأنه متوسط الفرق بين الربع الثالث والربع الأول لمجموعة من البيانات سواء كانت مبوبة أو غير مبوبة، فإذا كان Q_1 يمثل الربع الأول و Q_3 يمثل الربع الثالث عندئذ فان الإنحراف الربيعي Q.D وحسب هذا التعريف هو:

$$Q.D = \frac{Q_3 - Q_1}{2}$$

يلاحظ مما تقدم انه يمكن ايجاد الإنحراف الربيعي للتوزيعات التكرارية المغلقة او المفتوحة من طرف واحد او طرفين.

مثال: من جدول توزيع تكراري لأعمار عينة من تلاميذ إحدى المدارس لوحظ ان قيمة الربع الأول كانت ٧.٤٣٥ سنة وقيمة الربع الثالث كانت ١٠.٣٩١ سنة. جد الإنحراف الربيعي للعمر في هذا التوزيع؟

الحل:

$$Q.D = \frac{Q_3 - Q_1}{2} = \frac{10.391 - 7.435}{2} = 1.478$$

إن الإنحراف الربيعي افضل من المدى كونه يستخدم ٥٠% من البيانات المتاحة فقط ويهمل النصف الآخر، ان هذا المقياس هو الآخر قليل الاستخدام في التطبيق في حين انه يمتاز على بقية مقاييس التشتت من حيث إمكانية حسابه في حالة التوزيعات التكرارية المفتوحة، في حين يتعذر الحصول على بقية مقاييس التشتت الأخرى (بالرغم من كونها افضل من الإنحراف الربيعي) في حالات من هذا النوع.

٣- الانحراف المتوسط (Mean Deviation): يعرف الإنحراف المتوسط بأنه مجموع الإنحرافات

المطلقة لقيم المتغير العشوائي عن نقطة اختيارية مثل A مقسوماً على هذه القيم، غالباً ما نختار النقطة A لأن تكون احد مقاييس النزعة المركزية الثلاث (الوسط الحسابي، الوسيط، المنوال)، وهو مقياس يعطي فكرة عن مدى توزيع القيم حول المتوسط، حيث يقاس بمقدار متوسط الفروق النسبية بين كل قيمة والمتوسط.

طرق حساب الانحراف المتوسط

فيما يلي طرق حساب الانحراف المتوسط لبيانات غير مبوبة ولبيانات مبوبة في توزيع تكراري.

أ- حساب الانحراف المتوسط لبيانات غير مبوبة:

لتكن $X_1, X_2, \dots, X_n$ تمثل قياسات عينة قوامها n وليكن A ثابت اختياري. عندئذ يمكن حساب الانحراف المتوسط لهذه المجموعة وفق الصيغة التالية:

$$M.D = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i - A|}{n}$$

$$M.D = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i - \bar{X}|}{n}$$

فإذا كانت $A = \bar{X}$ عندئذ

$$M.D = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i - M_e|}{n}$$

وإذا كانت $A = M_e$ عندئذ

$$M.D = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i - M_o|}{n}$$

وإذا كانت $A = M_o$ عندئذ

مثال: للبيانات التالية جد الانحراف المتوسط باستخدام $\bar{X}$ ، M_e ، M_o (2,3,4,5,5,6,7,10,13,14,19).

الحل: واضح من هذه البيانات ان $\bar{X} = 8$ ، $M_e = 6$ ، $M_o = 5$ اذن:

$$|X_i - 8| : 6, 5, 4, 3, 3, 2, 1, 2, 5, 6, 11$$

$$|X_i - 5| = 3, 2, 1, 0, 0, 1, 2, 5, 8, 9, 14$$

$$|X_i - 6| = 4, 3, 2, 1, 1, 0, 1, 4, 7, 8, 13$$

$$M.D(\bar{X}) = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i - 8|}{n} = \frac{48}{11} = 4.367$$

$$M.D(M_o) = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i - 5|}{n} = \frac{45}{11} = 4.091$$

$$M.D(M_e) = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i - 6|}{n} = \frac{44}{11} = 4$$

حساب الانحراف المتوسط لبيانات مبوبة:

لتكن $X_1, X_2, \dots, X_m$ تمثل مراكز فئات توزيع تكراري عدد فئاته m $f_1, f_2, \dots, f_m$ تمثل التكرارات المقابلة لهذه الفئات، نفرض ان A ثابت اختياري، عندئذ يمكن حساب الانحراف المتوسط لهذا التوزيع وفق الصيغة التالية:

$$M.D = \frac{\sum_{i=1}^m f_i |X_i - A|}{\sum_{i=1}^m f_i}$$

غالباً ما يتم اختبار A لأن تكون مساوية الى احد مقاييس النزعة المركزية التالية:

الوسط الحسابي = المنوال = الوسيط للتوزيع.

ان قيمة M.D. تتساوى في حالة التوزيعات التكرارية المتماثلة أيا كان مقياس النزعة المركزية السالف الذكر .

مثال: الآتي توزيع تكراري لدرجات مجموعة من طلبة في امتحان معين. يطلب حساب الإنحراف المتوسط باستخدام الوسط الحسابي، المنوال، الوسيط، ثم قارن بينهما.

الفئات	0-	10-	20-	30-	40-	50-	60-	70-	80-	90-100
التكرار	2	4	8	16	25	60	42	35	18	10

الحل: نجد أولاً الوسط الحسابي، المنوال، الوسيط لهذا التوزيع وفق الطرق التي سبق توضيحها. ويلاحظ ان:

$$M_o=56.604, M_e= 59.167, \bar{X} =59.5$$

ثم نعمل الجدول التالي:

الفئات	f_i	مركز الفئة X_i	$f_i X_i - \bar{X} $	$f_i X_i - M_o $	$f_i X_i - M_e $
0-	2	5	10.9	103.208	108.334
10-	4	15	178	166.416	176.668
20-	8	25	276	252.832	273.336
30-	16	35	392	345.664	386.672
40-	25	45	362.5	390.100	354.175
50-	60	55	270	96.240	250.020
60-	42	65	231	352.632	244.986
70-	35	75	542.5	643.860	554.155
80-	18	85	459	511.128	464.994
90-100	10	95	355	383.960	358.330
المجموع	220		3175	3246.040	3171.670

$$M.D(\bar{X})= \frac{3175}{220} = 14.432 \quad M.D(M_o) = \frac{3246.040}{220} = 14.755$$

$$M.D(M_e) = \frac{3171.670}{220} = 14.717$$

نلاحظ ان الإنحراف المتوسط المستخرج باستخدام الوسيط هو اقل من الإنحراف المتوسط باستخدام الوسط الحسابي والمنوال (لماذا؟)

مميزات وعيوب الانحراف المتوسط

فيما يلي اهم مميزات وعيوب الانحراف المتوسط:

- أ- مميزات الانحراف المتوسط: يمتاز بما يلي:
 - ١- ان حسابه يعتمد على كافة البيانات المتاحة.
 - ٢- انه مقياس سهل الفهم والحساب.
 - ٣- خضوعه للعمليات الجبرية.
 - ٤- ان قيمته تكون اقل ما يمكن عند اختيار $A = M_e$
- ب- عيوب الانحراف المتوسط من اهم عيوبه ما يلي:
 - ١- اهمال الإشارات السالبة للفروق عند عملية حسابه.
 - ٢- لا يمكن حساب قيمته في حالة التوزيعات التكرارية المفتوحة من طرف واحد او طرفين.
 - ٣- لا يمكن حساب قيمته في حالة البيانات الوصفية.
 - ٤- تتأثر قيمته في حالة وجود قيم شاذة ومتطرفة
 - ٥- يتأثر بشكل كبير بأخطاء المعاينة.

٤- الانحراف المعياري (Standard Deviation): ويسمى احياناً بالانحراف القياسي وهو أحد

أشهر المقاييس الخاصة بحساب التشتت، وهو مقياس يعطي فكرة عن مدى توزيع القيم حول متوسطها، حيث يعطي فكرة عن مدى انتشار القيم في المجموعة،

ويعرف الانحراف المعياري بأنه الجذر التربيعي الموجب لمتوسط مجموع مربعات انحرافات قيم المتغير العشوائي عن وسطها الحسابي.

يُحسب بتجميع مربعات انحرافات القيم عن وسطها الحسابي ثم حساب الجذر التربيعي للنتائج. يعكس هذا المقياس قوة التشتت الإجمالية للبيانات حيث يكون قيمة المعيار القياسي أكبر كلما كانت البيانات تتفرق أكثر عن المتوسط.

طرق حساب الانحراف المعياري:

فيما يلي طرق حساب الانحراف المعياري لبيانات غير مبوبة وبيانات مبوبة في جدول تكراري.

أ- حساب الانحراف المعياري لبيانات غير مبوبة:

لتكن $X_1, X_2, \dots, X_n$ تمثل قياسات عينة قوامها n وليكن $\bar{X}$ يمثل الوسط الحسابي لهذه القياسات. عندئذ وحسب التعريف أعلاه فإن الانحراف المعياري S لهذه المجموعة هو:

$$S = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}}$$

ان صياغة هذا التعريف بالشكل أعلاه هو نتيجة لما يلي:

لما كان مجموع مربعات انحرافات قيم المتغير عن وسطها الحسابي أقل ما يمكن (أحدى خصائص الوسط الحسابي)، فذلك يعني أن $\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}$ سيكون أقل ما يمكن مقارنة بأي قيمة أخرى معوضة عن الوسط الحسابي. إلا أن هذا المجموع سيكون مقاس بمربعات وحدات قياس المتغير الأصلي (سم²، كغم²، سنة²،.... الخ) وبغية إرجاع القياس بنفس وحدات المتغير الأصلية يتم أخذ الجذر التربيعي لهذا المجموع والذي بدوره يبقي قيمة S في حالة أقل ما يمكن.

وغالباً ما يتم القسمة على (n-1) بدلاً عن الـ n وخصوصاً في حالة العينات الصغيرة الحجم (n < 30) وذلك لإعتبارات تتعلق بخاصية (عدم التحيز) لهذا المقياس والتي لا مجال لذكرها هنا وتجدر الإشارة هنا إلى أن S هو تقدير للانحراف المعياري لقياسات المجتمع الإحصائي الذي اختيرت منه العينة. فإذا كان مجتمع الدراسة محدد فإن الانحراف المعياري لقياسات مفردات هذا المجتمع هو:

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (X_i - \mu)^2}{N}}$$

حيث أن μ تعني الوسط الحسابي للمجتمع.

مثال: البيانات التالية تمثل أوزان عينة من الطلبة قوامها عشرة طلاب (56,62,69,71,68,65,63,72,68,56) المطلوب حساب الانحراف المعياري.

٥٦	٦٢	٦٩	٧١	٦٨	٦٥	٦٣	٧٢	٦٨	٥٦	X_i (كغم)
-9	3	7	-2	0	3	6	4	-3	-9	$(X_i - \bar{X})$ (كغم)
81	9	49	4	0	9	36	16	9	81	$(X_i - \bar{X})^2$ (كغم)

$$\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) = 0 \quad \text{أن}$$

$$\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = 294 \quad \text{وأن}$$

في حالة القسمة على n=10

$$S = \sqrt{\frac{294}{10}} = 5.422$$

$$S = \sqrt{\frac{294}{9}} = 5.715$$

وتفضل حالة القسمة على n-1 أي

أن الطريقة السابقة في حساب الانحراف المعياري قد تبدو مطولة بعض الشيء عند التطبيق وخصوصاً في حالة العينات الكبيرة إلا أنها طريقة مفضلة في حالة كون قيم المفردات كبيرة حيث تبدو بعد طرح الوسط الحسابي منها صغيرة (كما في المثال السابق) ويكون التعامل معها حسابياً أسهل. وهناك طريقة أخرى مشتقة من التعريف لهذا القياس تسمى طريقة القيم الأصلية، حيث يتم وفقها التعامل حسابياً مع قيم العينة مباشرة، وهي كالآتي:

$$S = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2 - 2X \sum_{i=1}^n X_i + n\bar{X}^2}{n}}$$

وحيث أن $\sum_{i=1}^n X_i = n\bar{X}$ عندئذ فإن

$$S = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2}{n}}$$

الشكل الأول

او

$$S = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} - \left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}\right)^2}$$

الشكل الثاني

مثال: لبيانات المثال السابق جد الإنحراف المعياري وفق الصيغة المعطاة بالشكل الثاني.

الحل:

$$\sum_{i=1}^{10} X_i = 56 + 62 + \dots + 56 = 650$$

$$\sum_{i=1}^{10} X_i^2 = (56)^2 + (62)^2 + \dots + (56)^2 = 42544$$

$$S = \sqrt{\frac{42544}{10} - \left(\frac{650}{10}\right)^2} = \sqrt{29.4} = 5.422 \text{ كغم}$$

ب- حساب الإنحراف المعياري لبيانات مبوبة

ت- لتكن $X_1, X_2, \dots, X_m$ تمثل مراكز فئات توزيع تكراري عدد فئاته m $f_1, f_2, \dots, f_m$ تمثل التكرارات المقابلة لهذه الفئات، عندئذ يمكن حساب الإنحراف المعياري لهذا التوزيع وفق الصيغة التالية:

$$S = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^m f_i (X_i - \bar{X})^2}{n}}$$

مثال: لبيانات المثال اعلاه جد الإنحراف المعياري؟

الحل: نعمل الجدول التالي:

الفئات	f_i	مركز الفئة X_i	$(X_i - \bar{X})$ $\bar{X} = 59.5$	$(X_i - \bar{X})^2$	$f_i (X_i - \bar{X})^2$
0-	2	5	-54.5	2970.25	5940.50
10-	4	15	-44.5	1980.25	7921
20-	8	25	-34.5	1190.25	9522
30-	16	35	-24.5	600.25	9604
40-	25	45	-14.5	210.25	5256.25
50-	60	55	-4.5	20.25	1215
60-	42	65	5.5	30.25	1270.50
70-	35	75	15.5	240.25	8408.75
80-	18	85	25.5	650.25	11704.50
90-100	10	95	35.5	1260.25	12602.50
المجموع	220				73445

$$S = \sqrt{\frac{73445}{220}} = 18.271$$

وهناك صيغ أخرى أكثر اختصاراً للوقت والجهد، هذه الصيغ مشتقة من تعريف الانحراف المعياري في حالة البيانات المبوبة وكما موضحة بالآتي:

$$S = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^m f_i (X_i - \bar{X})^2}$$

$$= \sqrt{\frac{1}{n} \{ \sum_{i=1}^m f_i X_i^2 - 2n\bar{X}^2 + n\bar{X}^2 \}}$$

حيث أن $nX = \sum_{i=1}^m f_i X_i$ وأن $n = \sum_{i=1}^m f_i$ وعليه فإن:

$$S = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^m f_i X_i^2 - \bar{X}^2}$$

الشكل الأول.....

$$S = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^m f_i X_i^2 - \left(\frac{\sum_{i=1}^m f_i X_i}{n} \right)^2}$$

ان الطريقتين اعلاه تسميان بالطريقة المباشرة او طريقة القيم الأصلية

مثال: لبيانات المثال السابق جد الانحراف المعياري باستخدام الشكل الثاني؟

الحل نعمل الجدول التالي:

الفئات	f_i	مركز الفئة X_i	$f_i X_i$	$f_i X_i^2$
0-	2	5	10	50
10-	4	15	60	900
20-	8	25	200	5000
30-	16	35	560	19600
40-	25	45	1125	50625
50-	60	55	3300	181500
60-	42	65	2730	177450
70-	35	75	2625	196875
80-	18	85	1530	130050
90-100	10	95	950	90250
المجموع	220		13090	852300

$$S = \sqrt{\frac{1}{220} 852300 - \left(\frac{13090}{220} \right)^2} = 18.271$$

خصائص الانحراف المعياري

اهم خصائص الانحراف المعياري على فرض ان S_x يمثل الانحراف المعياري لقيم مفردات عينة عشوائية قوامها n عندئذ:

أ- ان $S_x > 0$

وهذا يعني ان قيمة الانحراف المعياري هي دائماً موجبة وتساوي صفر في حالة خاصة عندما تكون قيم العينة جميعاً مساوية لقيمة ثابتة معينة اي ان $X_i = X = \bar{X}$ لجميع قيم $i=1,2,3,\dots,n$ ان السبب في كون قيمة $S_x > 0$ ناجم عن كون $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 > 0$

ب- اذا كانت a كمية ثابتة حقيقية وان $Y_i = aX_i$ عندئذ فان $S_y = |a| S_x$

مثال (١): اذا علمت ان $S_x = 6$ جد الانحراف المعياري الى $Y = 4X$

الحل: $S_y = |4| \cdot 6 = 4 \cdot 6 = 24$

مثال (٢): اذا علمت ان $S_x = 4$ جد الانحراف المعياري الى $Y = -3X$

الحل: $S_y = |-3| \cdot 4 = 3 \cdot 4 = 12$

ث- اذا كانت b كمية ثابتة حقيقية وان $Y_i = X_i + b$ عندئذ $S_y = S_x$

مثال (١): اذا علمت ان $S_x = 6$ جد الانحراف المعياري الى $Y = X + 3$

الحل: $S_y = S_x = 6$

مثال (٢): اذا علمت ان $S_x = 4$ جد الانحراف المعياري الى $Y = X - 10$

الحل: $S_y = S_x = 4$

اذا كانت a, b ثوابت حقيقية وان $Y = aX + b$ عندئذ $S_y = |a| S_x$

مثال: ان الانحراف المعياري الى $Y = 2X - 3$ علما ان $S_x = 5$ هو $S_y = |2| \cdot 5 = 2 \cdot 5 = 10$

مميزات وعيوب الانحراف المعياري

أ- مميزات الانحراف المعياري

يمتاز الانحراف المعياري بما يلي:

- ١- ان حسابه يعتمد على كافة البيانات المتاحة.
- ٢- انه مقياس سهل الفهم والحساب.
- ٣- خضوعه للعمليات الجبرية.
- ٤- قابليته للتجزئة والاندماج (لاحظ الخاصية الخامسة للتباين)

ب- عيوبه

ان اهم عيوب الانحراف المعياري ما يلي:

- ١- لا يمكن حساب قيمته في حالة التوزيعات التكرارية المفتوحة من طرف واحد او طرفين.
- ٢- لا يمكن حسابه في حالة البيانات الوصفية.
- ٣- تتأثر قيمته في حالة وجود قيم شاذة او متطرفة.
- ٤- يتأثر وعلى نحو كبير بأخطاء المعاينة.

العلاقة بين الانحراف المعياري والانحراف المتوسط

في حالة التوزيعات التكرارية المتماثلة او القريبة جداً من حالة التماثل لبيانات متغير عشوائي مستمر لوحظ وجود علاقة تربط ما بين الانحراف المعياري والانحراف المتوسط (المحسوب باستخدام الوسط الحسابي) لقياسات عينة عشوائية قوامها n هذه العلاقة هي:

$$MD(\bar{X}) \approx \frac{4}{5} S_x$$

التباين Variance

لتكن $X_1, X_2, \dots, X_n$ تمثل قياسات عينة قوامها n وليكن $\bar{X}$ يمثل الوسط الحسابي لهذه القياسات. عندئذ يعرف التباين بأنه متوسط مجموع مربعات انحرافات قيم X عن وسطها الحسابي.

وهذا يعني ان التباين ما هو الا مربع الانحراف المعياري لتلك المجموعة من القيم وعليه فان الرمز S^2 يُشير الى تباين قيم العينة. وعندئذ فان وحدات قياس التباين تمثل مربع وحدات قياس المتغير الأصلي.

مثال: اذا كان الانحراف المعياري لمجموعة قيم هو ϵ فان التباين لتلك المجموعة هو $(\epsilon^2 = 16)$

ان ميزات وعيوب التباين هي نفس ميزات وعيوب الانحراف المعياري كذلك فان خصائص التباين هي الأخرى نفسها الخاصة بالانحراف المعياري من حيث المفهوم فهي:

$$S^2 \geq 0 \quad ١- \text{ ان}$$

$$S_y^2 = a^2 \cdot S_x^2 \quad ٢- \text{ اذا كانت } Y_i = Ax_i \text{ فان}$$

$$S_y^2 = S_x^2 \quad ٣- \text{ اذا كانت } Y_i = X_i \mp a \text{ فان}$$

$$S_y^2 = a^2 \cdot S_x^2 \quad ٤- \text{ اذا كانت } Y_i = a X_i \mp b \text{ فان}$$

٥- لتكن $S_1^2, S_2^2, \dots, S_k^2$ تمثل التباينات المحسوبة لسلسلة من العينات المتعاقبة عن المتغير X التي قوام كل منها وعلى التوالي $n_1, n_2, \dots, n_k$ عندئذ فان التباين الكلي لحاصل دمج قياسات هذه العينات معاً والذي غالباً ما يصطلح عليه بـ (محصلة التباين pooled variance) هو:

$$S_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^k n_i S_i^2}{\sum_{i=1}^k n_i}$$

ملاحظة:

١- إذا كان عدد مفردات كافة هذه العينات متساوي أي $n_i=n, i=1,2,...,k$ عندئذ فإن محصلة التباين S_x^2 ماهي الا متوسط تباينات هذه العينات. أي ان

$$S_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^k S_i^2}{K}$$

٢- إذا كانت العينات ذات حجوم صغيرة وبهدف الحصول على تقدير غير متحيز لتباين المجتمع σ_x^2 عندئذ يتم طرح العدد واحد من كل عينة، وعندئذ فإن محصلة التباين في هذه الحالة هي:

$$S_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^k (n_i-1)S_i^2}{\sum_{i=1}^k n_i - k}$$

مثال إذا علمت ان تباين اعمار طلبة الصف الأول احصاء/الشعبة الأولى البالغ عددهم ٥٢ هو 2.5، وان تباين اعمار طلبة الشعبة الثانية البالغ عددهم ٦٣ هو 2.1 جد تباين اعمار الطلبة في هذه المرحلة؟

الحل: واضح ان: $S_1^2 = 2.5, S_2^2 = 2.1, n_1=52, n_2=63$

$$S^2 = \frac{n_1 S_1^2 + n_2 S_2^2}{n_1 + n_2} = \frac{(52)(2.5) + (63)(2.1)}{52 + 63} = 2.281$$