



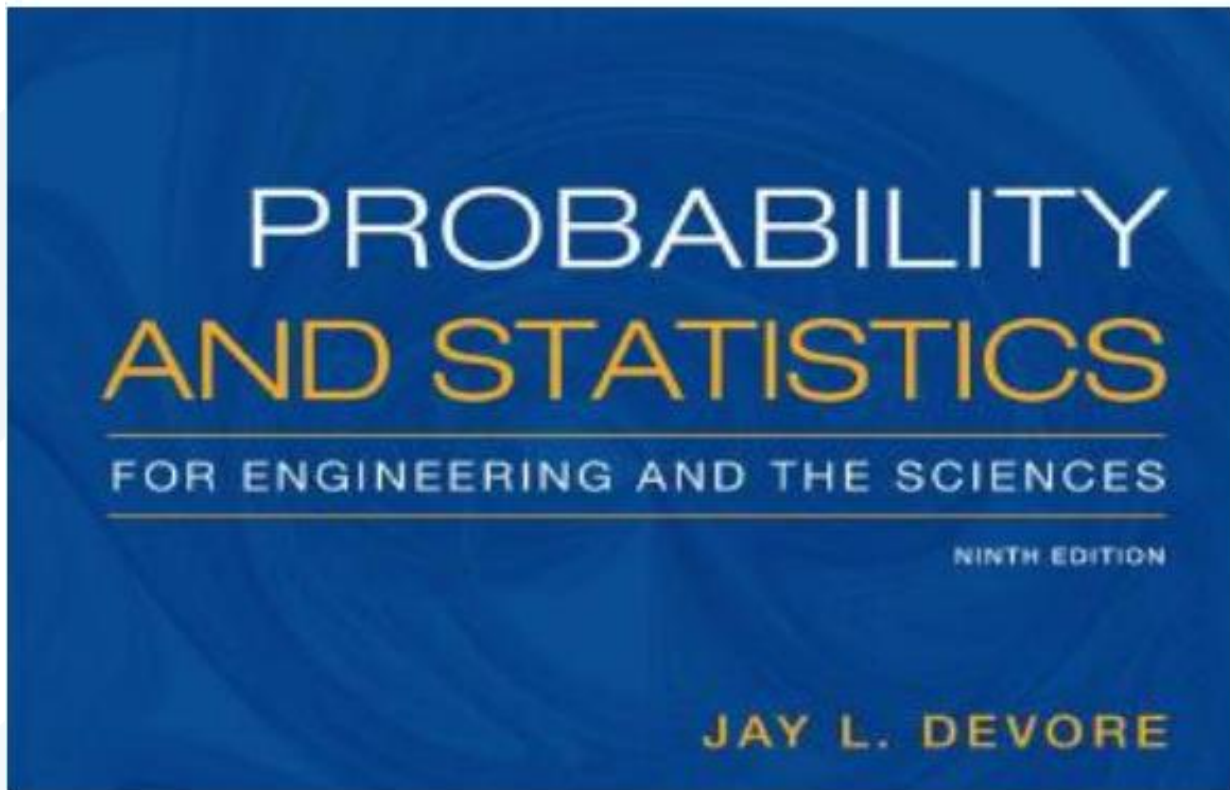
كلية هندسة العمارة

الإحصاء والاحتمالات

Statistics & Probability



الأستاذ الدكتور محمود محمد ديب طيوب



الفصل الثاني للعام الجامعي 2024-2025

Measures of Variability

التباين و الانحراف المعياري Variance & Standard deviations

يعدّ الانحراف المعياري من أدق مقاييس التشتت، وهو مبني على نفس الأساس الذي بني عليه الانحراف المتوسط، أي على أساس متوسط مجموع انحرافات قيم المتغير عن المتوسط الحسابي وهو قيمة صالحة لقياس مدى تشتت هذه القيم، غير أن الانحراف المعياري لا يهمل إشارات الانحرافات، بل يتخلص من وجودها بطريقة رياضية مقبولة وهي إيجاد مربعات هذه الانحرافات، أي تستخدم المقدار:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n}$$

ولكن بما أن الأساس هو متوسط الانحرافات ذاتها وليس متوسط مربعاتها، لذا يكون من الضروري أخذ الجذر التربيعي لهذا المقدار، وهذا الإجراء يمكننا أيضاً من الاحتفاظ بوحدة القياس الأصلية للمتغير. وعلى هذا يعرف الانحراف المعياري بأنه الجذر التربيعي للتباين أي لمتوسط مربعات انحرافات القياسات عن متوسطها الحسابي ونرمز له بـ σ_x .

$$\sigma_x = \sqrt{\frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n}}$$

ونظراً لأن مجموع مربعات انحرافات القياسات عن متوسطها الحسابي أقل من مجموع مربعات انحرافات نفس القياسات عن أية قيمة تختلف عن المتوسط الحسابي زيادة أم نقصاناً جعل منه أدق مقياس للتشتت مقارنة بغيره من المقاييس الأخرى للتمركز إلا في حالة واحدة في حالة التوزيع الاعتدالي.

لكن يجب التمييز بين التباين والانحراف المعياري للعينة، والتباين والانحراف المعياري للمجتمع الإحصائي الأصلي، هذا وإن استخدام العلاقة التالية:

$$\sigma_x = \sqrt{\frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n}}$$

يعطينا تقديراً للانحراف المعياري للمجتمع الأصلي أي أن القيم الناتجة من استخدام هذه العلاقة تميل إلى أن تكون أقل من القيم الحقيقية للانحرافات المعيارية للمجتمعات الأصلية. هذا وإن تقسيم مجموع مربعات الانحرافات على $n-1$

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n-1}$$

بدلاً من n تعطينا تقديراً غير متحيزاً للانحراف المعياري أي:

ونلاحظ أن (n) يشير إلى عدد القياسات أو الدرجات أو المشاهدات، بينما يشير $(n-1)$ إلى عدد الانحرافات عن المتوسط التي يمكن أن تتغير، ويطلق عليها اسم درجات الحرية... هذا ولتوضيح مفهوم التباين والانحراف المعياري نورد المثال التالي:

قام باحث بدراسة لأثر تعاطي عقار معين على التذكر، فاختار عينتين عشوائيتين من الطلاب عدد أفراد كل منها عشرة طلاب فأعطى الأولى العقار (مجموعة تجريبية) والأخرى لم تعط العقار (مجموعة ضابطة) وكانت نتائج الاختيار للتذكر على النحو التالي:

104	97	83	70	48	47	38	16	9	4	المجموعة التجريبية
71	68	69	67	56	49	44	39	38	35	المجموعة الضابطة

فوجد أن متوسط المجموعة التجريبية $\bar{x}_1 = 51.6$ ومتوسط المجموعة الضابطة $\bar{x}_2 = 53.6$ ولإظهار في أي المجموعتين كانت الدرجات أكثر تشتتاً فوجد أن الانحراف المعياري للمجموعة الأولى والانحراف المعياري.

$$\sigma_x = \sqrt{\frac{\sum x^2 - \frac{(\sum x)^2}{n}}{n-1}} = \sqrt{\frac{38324 - \frac{516^2}{10}}{10-1}} = \sqrt{\frac{38324 - 26625.6}{9}} = 36.0530$$

وبنفس الطريقة للمجموعة الثانية يساوي $\sigma^2 = 13.924$ نجد أن درجات المجموعة التجريبية أكثر تشتتاً وانتشاراً من المجموعة الضابطة، مما يدل على أن أداء المجموعة التجريبية في الاختبار أكثر تبايناً من أداء المجموعة الضابطة وبالتالي نستنتج أن العقار يبدو له تأثيراً كبيراً على تباين الأداء على الرغم من أن تأثيره على مستوى الأداء كان طفيفاً.

طرق حساب التباين والانحراف المعياري:

GUIDELINES

Finding the Sample Variance and Standard Deviation

In Words

1. Find the mean of the sample data set.
2. Find the deviation of each entry.
3. Square each deviation.
4. Add to get the **sum of squares**.
5. Divide by $n - 1$ to get the **sample variance**.
6. Find the square root of the variance to get the **sample standard deviation**.

In Symbols

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

$$x - \bar{x}$$

$$(x - \bar{x})^2$$

$$SS_x = \sum (x - \bar{x})^2$$

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

$$s = \sqrt{\frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

1- طريقة تربيع الانحرافات:

*- حالة بيانات مفردة:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n}$$

مثال:

لنكن لدينا درجات خمسة طلاب في مقرر الاحصاء (أصل الدرجة 10):
x: 5، 6، 7، 8، 9. لحساب التباين والانحراف المعياري:

1- حساب المتوسط الحسابي: $\bar{x} = \frac{\sum x}{n}$

$$\bar{x} = \frac{5+6+7+8+9}{5} = 7$$

2- تحسب الانحرافات عن المتوسط الحسابي $x - \bar{x}$

3- نربع الانحرافات $(x - \bar{x})^2$

4- بتقسيم مجموع مربعات الانحرافات عن المتوسط الحسابي على عدد القياسات نحصل على التباين:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n - 1}$$

$$\sigma_x = \sqrt{\frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n}}$$

5- بأخذ الجذر التربيعي للتباين نحصل على الانحراف المعياري

القياسات (x)	الانحرافات $x - \bar{x}$	$(x - \bar{x})^2$
5	2- = 7-5	4
6	1- = 7-6	1
7	0 = 7-7	0
8	1+ = 7-8	1
9	2+ = 7-9	4

$$\sum (x - \bar{x})^2 = 10$$

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n} = \frac{10}{4} = 2.5$$

ومنه نجد أن

$$\sigma_x = \sqrt{2.5} = 1.581 =$$

الانحراف المعياري

2- طريقة الدرجات الخام:

يمكن حساب التباين والانحراف المعياري باستخدام القياسات نفسها وذلك باستخدام علاقة الآتية:

$$\sigma^2 = \frac{\sum X^2}{n} - \bar{X}^2$$

مثال

لتكن لدينا درجات مجموعة من الطلاب كما يلي:

الدرجات xi	x_i^2
5	25
6	36
7	49
8	64
9	81
$\sum x = 35$	$\sum x^2 = 255$

$$\sigma^2 = \frac{\sum X^2}{n} - \bar{X}^2 = \frac{255}{5} - 7^2 = 51 - 49 = 2$$

$$\sigma = \sqrt{2} = 1.41421$$

- حساب التباين والانحراف المعياري في بيانات التوزيع التكراري (بيانات مرتبة) :

1- حساب التباين والانحراف المعياري بطريقة الانحرافات عن المتوسط الحسابي الحقيقي.

لنكن لدينا الدرجات التالية:

Xi قيم الترتيب	12	10	8	6	4	3
ni التكرارات	1	2	4	4	3	1

لتسهيل الحسابات ننشئ الجدول المساعد التالي:

قيم X	تكرار n	x.n	$x - \bar{x}$	$(x - \bar{x})^2$	$n_i (x - \bar{x})^2$
3	1	3	-1.86= 6.86-3	14.90	14.90
4	3	12	2.86-	8.17	24.51
6	4	22	0.86-	0.74	2.92
8	4	32	1.14+	1.30	5.16
10	2	20	3.14+	9.85	19.70
12	1	12	5.14+	26.42	26.40
المجموع	$\sum n = 15$	103			93.59
		$\sum x.n$			$\sum n(x - \bar{x})^2$

- حساب المتوسط الحسابي:

$$\bar{x} = \frac{\sum nx_i}{\sum n_i} = \frac{103}{15} = 6.86$$

- حساب التباين:

$$\sigma^2 = \frac{\sum n(x - \bar{x})^2}{\sum n} = \frac{93.59}{15} = 6.239333$$

$$\sigma = \sqrt{6.239333} = 2.49786$$

- حساب الانحراف المعياري :

- حساب التباين بطريقة الدرجات الخام لبيانات مرتبة:

مثال لنعود إلى معطيات المثال السابق:

nx^2	x^2	n	X
9	9	1	3
48	16	3	2
144	36	4	6
256	64	4	8
200	100	2	10
144	141	1	12
$\sum nx_i^2 = 801$		$\sum n_i = 15$	

ومنه يكون لدينا:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum nx^2}{\sum n} - \bar{x}^2 \quad \sigma_x^2 = \frac{801}{15} - (6.86)^2 = 6.3$$

$$\sigma_x = \sqrt{6.3} = 2.497$$

ومنه الانحراف المعياري

- خطوات حساب التباين والانحراف المعياري لبيانات مبوبة:

1- تبويب البيانات في فئات وحصر التكرارات.

2- حساب مراكز الفئات x'_i

$$\bar{x} = \frac{\sum nx'_i}{\sum n_i}$$

3- حساب المتوسط الحسابي

4- نحسب انحرافات مراكز الفئات عن المتوسط الحسابي $x'_i - \bar{x}$.

5- نربع الانحرافات $(x'_i - \bar{x})^2$

6- نضرب مربعات الانحرافات في التكرارات المقابلة لها $n(x'_i - \bar{x})^2$

7- بتقسيم مجموع جداء $\sum n_i (x'_i - \bar{x})^2$ على مجموع التكرارات نحصل على التباين:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum n_i (x'_i - \bar{x})^2}{\sum n_i}$$

وبأخذ الجذر التربيعي نحصل على الانحراف المعياري أي:

$$\sigma_x = \sqrt{\frac{\sum n_i (x'_i - \bar{x})^2}{\sum n_i}}$$

مثال : يبين الجدول التالي دخل 18 أسرة ألف ل.س:

الفئات	4-2	6-4	8-6	10-8	12-10	14-12	16-14	المجموع
التكرارات	1	2	4	5	3	2	1	18

أوجد التباين والانحراف المعياري بطريقة الانحرافات عن الوسط الحسابي:

الحل: لتسيير الحسابات نكون الجدول المساعد:

الجدول المساعد لحساب التباين والانحراف المعياري:

الفئات	n	x'_i	$n x'_i$	$x' - \bar{x}$	$(x' - \bar{x})^2$	$n(x' - \bar{x})^2$	$x_i'^2$	$x_i'^2 n$
4-2	1	3	3	5.89=8.89-3	34.6921	34.6921	9	9
6-4	2	5	10	3.89-	15.1321	30.2642	25	50
8-6	4	7	28	1.89-	3.5321	14.2884	49	196
10-8	5	9	45	0.11+	0.0121	0.0605	81	405
12-10	3	11	33	2.11+	4.4521	13.3563	121	363
14-12	2	13	26	4.11+	16.8921	33.7842	169	338
16-14	1	15	15	6.11+	37.3321	37.3321	225	225
المجموع	18	-////	160	////////////////	////////////////	163.7778	////	1586

$$\bar{x} = \frac{\sum x'_i n_i}{\sum n_i} = \frac{160}{18} = 8.89$$

التباين بطريقة الانحرافات:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum n_i (x'_i - \bar{x})^2}{\sum n_i} = \frac{163.7778}{18} = 9.0987$$

$$\sigma_x = \sqrt{9.0987} = 3.017 :$$

ومنه الانحراف المعياري

التباين بطريقة الدرجات الخام:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum x_i'^2}{\sum n_i} - (\bar{x})^2$$

$$\sigma_x^2 = \frac{1586}{18} - (8.89)^2 = 9.0987$$

$$\sigma_x = \sqrt{9.0987} = 3.017 :$$

- الانحراف المعياري

حساب التباين و الانحراف المعياري للبيانات المبوبة:

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

مركز الفترة

$$= \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 - \frac{\left(\sum_{i=1}^n x_i\right)^2}{n}}{n-1} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n \bar{X}^2}{n-1}$$

Standard Deviation for Grouped Data

The mean age of the students is 30.3 years.

Class	x	f	$x - \bar{x}$	$(x - \bar{x})^2$	$(x - \bar{x})^2 f$
18 – 25	21.5	13	– 8.8	77.44	1006.72
26 – 33	29.5	8	– 0.8	0.64	5.12
34 – 41	37.5	4	7.2	51.84	207.36
42 – 49	45.5	3	15.2	231.04	693.12
50 – 57	53.5	2	23.2	538.24	1076.48
		$n = 30$		$\Sigma = 2988.80$	

$$s = \sqrt{\frac{\Sigma(x - \bar{x})^2 f}{n - 1}} = \sqrt{\frac{2988.8}{29}} = \sqrt{103.06} = 10.2$$

The standard deviation of the ages is 10.2 years.

3- تصحيح الانحراف المعياري من خطأ التجميع: تصحيح شبيرد

لقد اعتمدنا في تطبيق الحسابات في البيانات المبوبة علاقة تستند على أن جميع الدرجات (التكرار) في فئة ما تتركز في منتصف الفئة، فإن الخطأ الناشئ عن هذا الافتراض والذي يسمى بخطأ التجميع Grouping error يكون كبيراً إذا كان طول الفئة كبيراً. وهنا يجب تصحيح هذا الخطأ باستخدام معادلة تصحيح شبرد على النحو التالي:

الانحراف المعياري بعد تصحيحه من خطأ التجميع.

$$C_s = \sqrt{\sigma_x^2 - \frac{l^2}{12}}$$

حيث أن σ_x^2 : التباين المحسوب من البيانات المبوبة l : طول الفئة

وقد وجد أنه عندما تكون طول الفئة L مساوية 0.49 انحراف معياري فإن معادلة شبرد تعطي فرقاً قدره 0.01 بين قيمتي الانحراف المعياري بعد وقبل تصحيحه.

أما إذا كانت سعة الفئة حوالي نصف قيمة الانحراف المعياري أي $(0.49\sigma_x)$ كما ذكر وكانت العينة كبيرة، وإذا كان المدى حوالي ستة انحرافات معيارية فإنه يكون لدينا 12 فئة، وإذن يجب أن يكون عدد الفئات 12

فئة هي الحد الأدنى لحساب الانحراف المعياري بدقة في حالة العينات الكبيرة فإذا كان لدينا أقل من 12 فئة يجب إجراء تصحيح شبرد لمزيد من الدقة.

تفسير الانحراف المعياري:

لقد رأينا سابقاً أن تشتت مجموعة من القياسات يكون صغيراً **تجمعت القياسات بدقة أكبر حول المتوسط الحسابي، ويكون كبيراً إذا انتشرت القياسات انتشاراً واسعاً حول المتوسط،** ولذا يمكن القول: أنه إذا كان الانحراف المعياري لمجموعة من القياسات صغيراً تميل القياسات إلى التراكم حول المتوسط. وإذا كان كبيراً تنتشر القياسات انتشاراً واسعاً حول المتوسط الحسابي .

وقد يتساءل البعض عما يقصد بانحراف معياري صغير أو انحراف معياري كبير ولتوضيح ذلك يجب أن نذكر نظرية تشيبشيف (1821-1894) وهي أنه تقع $100 \left(1 - \frac{1}{k^2}\right)$ في المائة من مجموع القياسات في مدى مقداره ك انحراف معياري عن متوسطها.

إذا كان $K=2$ فإنه يمكن القول بأنه تقع $75\% = 100 \left(1 - \frac{1}{2^2}\right)$ على الأقل من أي مجموعة بيانات في مدى قدره انحرافان معياريان عن المتوسط.

ففي مثالنا السابق نجد أن 95% على الأقل من القياسات تقع بين $\bar{x} \pm 2\sigma_x$

نظرية تشيبشيف

نظرية (مراجعة) تشيبشيف Chebyshev Inequality:

إن نظرية تشيبشيف من النظريات المفيدة إذا أنها تعطينا حدًا أدنى لنسبة البيانات الواقعة في فترة معينة عند معرفة متوسط البيانات وانحرافها المعياري دون الحاجة لمعرفة البيانات الأصلية أو التوزيع الذي أخذت منه العينة.

نظرية

إذا كانت العينة لها متوسط حسابي \bar{X} وانحراف معياري S فإن نسبة بيانات هذه العينة الواقعة داخل الفترة المتمثلة حول الوسط الحسابي $(\bar{X} - kS, \bar{X} + kS)$ لا تقل عن $1 - \frac{1}{k^2}$ حيث $k > 1$.

Chebychev's Theorem

The portion of any data set lying within k standard deviations ($k > 1$) of the mean is at least

$$1 - \frac{1}{k^2}.$$

For $k = 2$: In any data set, at least $1 - \frac{1}{2^2} = 1 - \frac{1}{4} = \frac{3}{4}$, or 75%, of the data lie within 2 standard deviations of the mean.

For $k = 3$: In any data set, at least $1 - \frac{1}{3^2} = 1 - \frac{1}{9} = \frac{8}{9}$, or 88.9%, of the data lie within 3 standard deviations of the mean.

Chebychev's Theorem

The portion of any data set lying within k standard deviations ($k > 1$) of the mean is at least

$$1 - \frac{1}{k^2}.$$

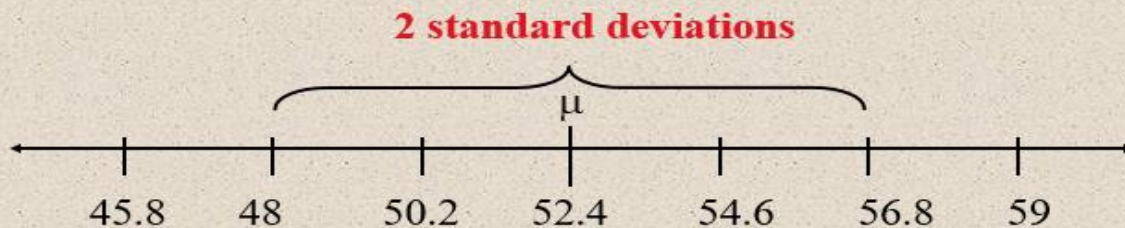
For $k = 2$: In any data set, at least $1 - \frac{1}{2^2} = 1 - \frac{1}{4} = \frac{3}{4}$, or 75%, of the data lie within 2 standard deviations of the mean.

For $k = 3$: In any data set, at least $1 - \frac{1}{3^2} = 1 - \frac{1}{9} = \frac{8}{9}$, or 88.9%, of the data lie within 3 standard deviations of the mean.

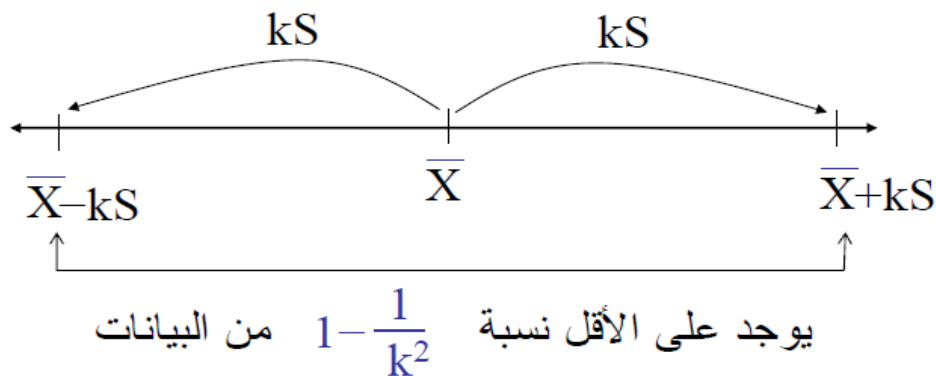
Using Chebychev's Theorem

Example:

The mean time in a women's 400-meter dash is 52.4 seconds with a standard deviation of 2.2 sec. At least 75% of the women's times will fall between what two values?

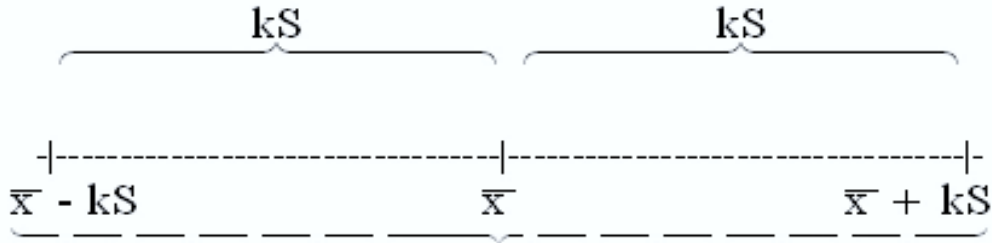


At least 75% of the women's 400-meter dash times will fall between 48 and 56.8 seconds.



معلومات العينة : المتوسط حسابي \overline{X} والانحراف معياري S
لا يوجد أي معلومات عن البيانات

الشكل التالي يوضح فكرة نظرية تشيبيشيف.



نسبة البيانات الواقعة في هذه الفترة لا يقل عن $\left(1 - \frac{1}{k^2}\right)$

ملاحظة:

1. في بعض الأحيان نكتب الفترة $(\bar{x} - ks, \bar{x} + ks)$ على الصورة $\bar{x} \pm ks$

2. تطبق نظرية تشيبيشيف للفترة التي منتصفها (مركزها) هو المتوسط \bar{x} .

3. تستخدم نظرية تشيبيشيف بطريقتين (في كلا الحالتين لابد من معرفة قيمة k):

أ- تحديد النسبة (التقريبية) لعدد البيانات الواقعة في فترة معينة.

ب- تحديد فترة يقع فيها ما لا يقل عن نسبة معينة.

مثال

إذا كان لدينا مجموعة من البيانات متوسطها $\bar{x} = 7$ وانحرافها المعياري $s = 5$ فما هي نسبة البيانات الواقعة في الفترة $(-4, 18)$ ؟

الحل:

أولاً نلاحظ أن منتصف الفترة المعطاة $(-4, 18)$ هو المتوسط $\bar{x} = 7$ لذلك نستطيع تطبيق نظرية تشيبيشيف. والآن:

$$(\bar{x} - ks, \bar{x} + ks) = (-4, 18) \Rightarrow \bar{x} + ks = 18$$

$$7 + k(5) = 18 \Leftrightarrow$$

$$5k = 11 \Leftrightarrow$$

$$k = 11/5 \Leftrightarrow$$

$$= \left(1 - \frac{1}{(11/5)^2}\right) \left(1 - \frac{1}{k^2}\right) \Leftrightarrow$$

$$= 0.7934 \left(1 - \frac{1}{k^2}\right) \Leftrightarrow$$

لذلك فإن نسبة البيانات الواقعة في الفترة $(-4, 18)$ لا تقل عن 79.34%.

مثال

إذا كان لدينا مجموعة من البيانات متوسطها $\bar{x} = 7$ وانحرافها المعياري $s = 5$ فأوجد فترة يقع فيها ما لا يقل عن 75% من البيانات.

الحل:

$$= 1 - 0.75 \frac{1}{k^2} \Leftrightarrow = 0.75 \left(1 - \frac{1}{k^2}\right)$$

$$= 0.25 \frac{1}{k^2} \Leftrightarrow$$

$$k = \sqrt{\frac{1}{0.25}} \Leftrightarrow$$

$$k = 2 \Leftrightarrow$$

وبالتالي فإن الفترة التي يقع فيها ما لا يقل عن 75% من البيانات هي:

$$= (\bar{x} - ks, \bar{x} + ks) = (7 - 2 \times 5, 7 + 2 \times 5)$$

$$= (7 - 10, 7 + 10)$$

$$= (-3, 17)$$

مثال :

عينة متوسطها الحسابي = 25 و إنحرافها المعياري = 6 ما نسبة البيانات الواقعة في الفترة (13 , 37) ؟

نظرية تشيبيشيف

بمتوسط حسابي \bar{X} و الإنحراف معياري S نسبة داخل الفترة

$$(\bar{X}-kS, \bar{X}+kS) \text{ هي } 1 - \frac{1}{k^2}$$

لحساب النسبة : k ؟؟؟

$$(13, 37) = (\bar{X}-kS, \bar{X}+kS)$$

مثال :

عينة متوسطها الحسابي = 25 و إنحرافها المعياري = 6 ما نسبة البيانات الواقعة في الفترة (13 , 37) ؟

$$(13, 37) = (\bar{X}-kS, \bar{X}+kS)$$

13

↓

 $13 = 25 - k(6)$

↓

 $k = (25 - 13) / 6$

↓

 $k = 12 / 6 = 2$

37

↓

 $37 = 25 + k(6)$

↓

 $k = (37 - 25) / 6$

↓

 $k = 12 / 6 = 2$

مثال :

عينة متوسطها الحسابي = 25 و إنحرافها المعياري = 6 ما نسبة البيانات الواقعة في الفترة (13 , 37) ؟

$$(13 , 37) = (\bar{X} - kS , \bar{X} + kS)$$

$$k = 2$$

نسبة البيانات

$$1 - \frac{1}{k^2} = 1 - \frac{1}{2^2} = 1 - \frac{1}{4} = 0.75$$

مثال :

عينة متوسطها الحسابي = 25 و إنحرافها المعياري = 6 أوجد الفترة المتمثلة حول المتوسط الحسابي والتي تحصر على الأقل 90% من البيانات داخلها؟

نظرية تشيبيشيف

بمتوسط حسابي \bar{X} و الإنحراف المعياري S نسبة داخل الفترة

$$(\bar{X} - kS , \bar{X} + kS) \text{ هي } 1 - \frac{1}{k^2}$$

لحساب الفترة : k ؟؟؟

$$1 - \frac{1}{k^2} = 0.75$$

مثال :

عينة متوسطها الحسابي = 25 و إنحرافها المعياري = 6 أوجد الفترة
المتماثلة حول المتوسط الحسابي والتي تحصر على الأقل 90% من
البيانات داخلها؟

$$1 - \frac{1}{k^2} = 0.90$$

$$1 - 0.90 = \frac{1}{k^2}$$

$$0.1 = \frac{1}{k^2}$$

$$k^2 = \frac{1}{0.1} \Rightarrow k = \sqrt{\frac{1}{0.1}} = 3.162$$

مثال :

عينة متوسطها الحسابي = 25 و إنحرافها المعياري = 6 أوجد الفترة
المتماثلة حول المتوسط الحسابي والتي تحصر على الأقل 90% من
البيانات داخلها؟

$$k = 3.162$$

$$(\bar{X} - kS, \bar{X} + kS) = (25 - 3.162(6), 25 + 3.162(6))$$

$$= (6.028, 43.972)$$

خواص التباين

1- إذا كانت جميع القياسات x_i متساوية وتساوي K فإن تباينها يساوي الصفر أي:

$$\sigma_k^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - k)^2}{n} = 0$$

لتكن لدينا القياسات الآتية : $X: 5, 5, 5, 5, 5, 5, 5$

$$\bar{X} = \frac{\sum X}{n} = \frac{35}{7} = 5$$

$$\sigma^2 = \frac{\sum x^2}{n} - \bar{X}^2 = \frac{175}{7} - 5^2 = 25 - 25 = 0$$

2- **عند إضافة أو تقديم** عدد ثابت مقداره k إلى كل قيمة من القياسات فإن قيمة تباين القياسات لا تتغير أي أن تباين القياسات الجديدة = التباين للقيم الأصلية أي أننا إذا طرحنا k من كل قياس من القياسات فإننا نحصل على قياسات جديدة y_i أي أن: $y_i = x_i - k$ وبالتالي نحسب متوسط القياسات الجديدة أي:

▪ لا يتأثر كل من التباين S^2 والانحراف المعياري S بإضافة (طرح) ثابت من البيانات

مثال:

البيانات الأساسية : $2, 10, 5, -3, 9, 2, 4, -1$

$$3.5 = \bar{X} \quad 20.29 = S^2 \quad 4.5 = S$$

البيانات الجديدة ($\times -4$) : $-8, -40, -20, 12, -36, -8, -16, 4$

$$14 = \bar{X} \quad 324.57 = S^2 \quad 18.012 = S$$

$(-4)^2 20.29 = 324.57 = S^2$
 $(|-4|) 4.5 = 18.012 = S$

$$\bar{y} = \frac{\sum y_i}{n} = \frac{\sum (x_i \pm k)}{n}$$

ومنه نجد أن التباين الجديد يساوي:

$$\sigma_y^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i \pm \bar{y})^2}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - k - \bar{x} + k)^2}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n} = \sigma_x^2$$

وفي حالة البيانات المبوبة:

$$\sigma_y^2 = \frac{\sum_{i=1}^n ni (y_i - \bar{y})^2}{\sum ni} = \frac{\sum_{i=1}^n ni (x_i - k - \bar{x} + k)^2}{\sum ni} = \frac{\sum_{i=1}^n ni (x_i - \bar{x})^2}{\sum ni} = \sigma_x^2$$

3 - إذا قسمنا (أو ضربنا) كل قياس من القياسات x_i بعدد أو على عدد ثابت مقداره k فإن قيمة التباين للقياسات الجديدة تتناقص أو تتضاعف بمقدار $\frac{1}{x^2}$ أو k^2 مرة أي أن:

$$y_i = \frac{x_i}{n} \Rightarrow \bar{y} = \frac{\bar{x}}{k}$$

وبذلك نجد أن:

$$\begin{aligned} \sigma_y^2 &= \frac{\sum_{i=1}^n n_i (y_i - \bar{y})^2}{\sum_{i=1}^n n_i} = \frac{\sum_{i=1}^n n_i \left(\frac{x_i}{k} - \frac{\bar{x}}{k}\right)^2}{\sum_{i=1}^n n_i} \\ &= \frac{\frac{1}{k^2} \sum_{i=1}^n n_i (x_i - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n n_i} = \frac{1}{k^2} \sigma_x^2 \end{aligned}$$

4. إن تباين القياسات عن وسطها الحسابي أصغر من تباينها عن أية قيمة أخرى شرط أن $A \neq \bar{x}$ أي أن:

حالة بيانات مفردة:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n} < \sigma_A^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - A)^2}{n}$$

حالة بيانات مرتبة:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n n_i (x_i - \bar{x})^2}{n} < \sigma_A^2 = \frac{\sum_{i=1}^n n_i (x_i - A)^2}{n}$$

حالة بيانات مبيّنة:

$$\sigma_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n n_i (x_i - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n n_i} < \sigma_A^2 = \frac{\sum_{i=1}^n n_i (x_i - A)^2}{\sum_{i=1}^n n_i}$$

حيث أن: x_i مركز الفئة i . n : تكرار الفئة i . $\sum n_i$: المجموع الكلي للتكرارات.

- يمكن إيجاد التباين الكلي لمجموعتين منفصلتين من البيانات دون معرفة البيانات

المجموعة الأولى : حجمها n_1 تباينها S_1^2

المجموعة الثانية : حجمها n_2 تباينها S_2^2

التباين الكلي للعيننة المكونة من المجموعتين معا

$$S^2 = \frac{(n_1-1) S_1^2 + (n_2-1) S_2^2}{n_1 + n_2 - 1}$$

- يمكن إيجاد التباين الكلي لمجموعتين منفصلتين من البيانات دون معرفة البيانات

مثال: في اختبار مادة 101 إحص وجد أن تباين درجات الطلاب في الشعبة (1) المكونة من 20 طالبا هو 85 درجة² في حين أن تباين درجات الطلاب في الشعبة (2) المكونة من 30 طالب هو 120 درجة². ما هو تباين درجات الطلاب في شعب 101 إحص.

- يمكن إيجاد التباين الكلي لمجموعتين منفصلتين من البيانات دون معرفة البيانات

مثال: المجموعة الأولى : حجمها 20 تباينها = 85 درجة²

المجموعة الثانية : حجمها 30 تباينها = 120 درجة²

$$\begin{aligned} S^2 &= \frac{(n_1-1) S_1^2 + (n_2-1) S_2^2}{n_1 + n_2 - 1} = \frac{(20-1)(85) + (30-1)(120)}{20+30-1} \\ &= \frac{(19)(85) + (29)(120)}{49} = \frac{5095}{49} = 103.98 \end{aligned}$$

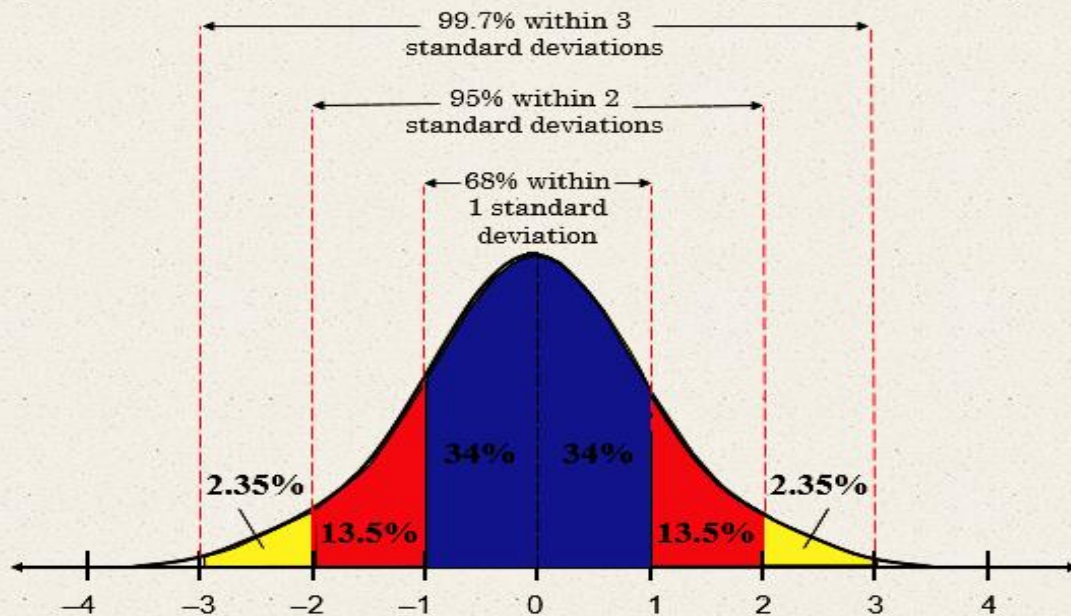
الانحراف المعياري Standard deviation

يعرف الانحراف المعياري بأنه الجذر التربيعي للتباين الموجب أي أنه:

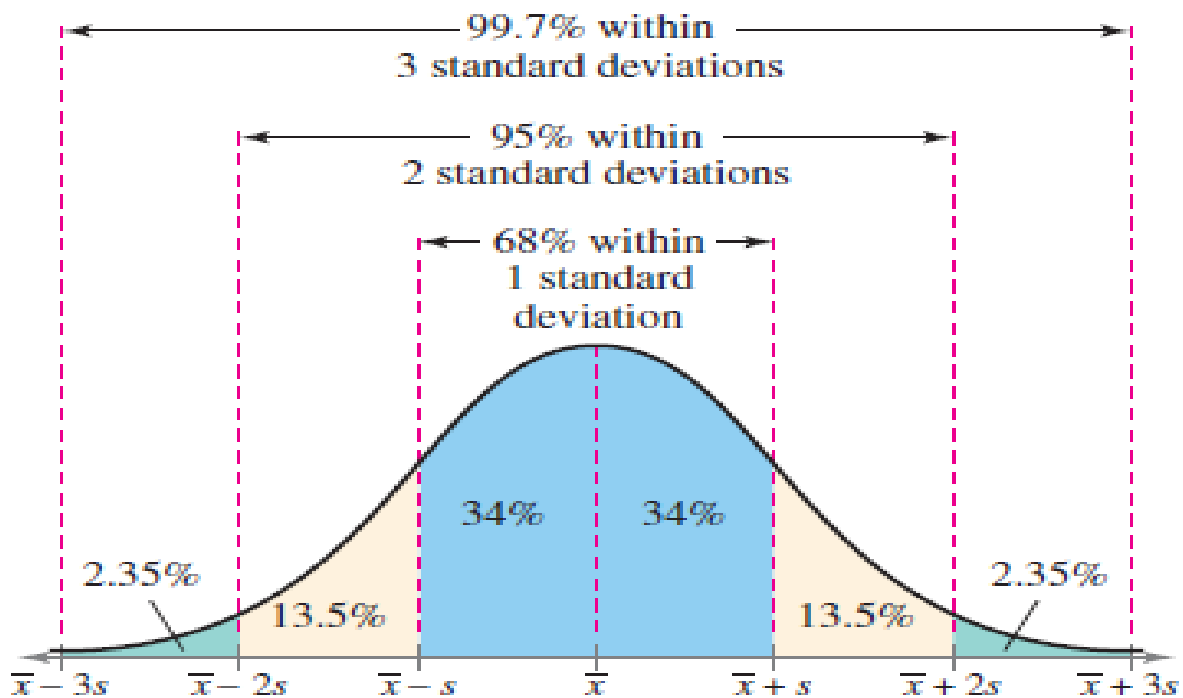
* خصائص الانحراف المعياري:

- 1- يتمتع بجميع خصائص التباين.
 - 2- يشكل الوسط والانحراف المعياري المقياسين الأساسيين في النظرية الإحصائية فهما المفتاح الرئيسي لتوزيع هام جداً يعرف باسم التوزيع الاعتدالي وهو توزيع متماثل يتحدد بوسطه الحسابي وانحرافه المعياري.
 - 3- يستعمل الانحراف المعياري كمقياس للتشتت المطلق بشكل واسع في الإحصاء وكمقياس للثقة ويستخدم في الارتباط والاستدلال الإحصائي.
 - 4- في حالة التوزيع المتماثل حيث الوسط الحسابي يقع في منتصف منحنى التوزيع الطبيعي أي أن المدى ما بين الوسط الحسابي ووحدات من الانحراف المعياري يحصر فيه نسبة معينة من قيم التوزيع على النحو التالي:
 - 68.27% من الحالات تقع على بعد انحراف معياري واحد على كل جانب من الوسط الحسابي
$$\bar{x} \pm 1\sigma_x$$
 - 95.44% من الحالات تقع على بعد انحرافين معياريين على كل جانب من الوسط الحسابي
$$\bar{x} \pm 2\sigma_x$$
 - 99.73% من الحالات تقع على بعد ثلاثة انحرافات معيارية على كل جانب من الوسط الحسابي
$$\bar{x} \pm 3\sigma_x$$
- ويمكن توضيح ذلك بالشكل المثالي:

Empirical Rule (68-95-99.7%)



Bell-Shaped Distribution



5- يستفاد من الانحراف المعياري في عمليات التبويب إذ يفترض أن القياسات متناظرة فإن معظمها لا يخرج عن المجال.

$$[\bar{x} - 3\sigma_x ; \bar{x} + 3\sigma_x]$$

ويتم تقسيم هذا المجال إلى مجالات جزئية متساوية طول كل منها يساوي σ_x ، أو $\frac{2}{3}\sigma_x$ أو $\frac{1}{2}\sigma_x$ ، وذلك حسبما تكون قيمة معامل الاختلاف.

6- يستخدم الانحراف المعياري لمعرفة عدد ونسبة القيم التي توجد في مجال محدد حول المتوسط الحسابي، أو عدد ونسبة القيم الواقعة خارج ذلك المجال.

مثال

درس باحث نتائج 15000 طالب في كلية التربية في مقرر الإحصاء نوجد أن متوسط الدرجات $\bar{x} = 70$ درجة وبانحراف معياري $\sigma_x = 8$ درجات فإذا فرضنا أن درجات الطلاب تتوزع طبيعياً أوجد:

- عدد الطلاب الذين تتراوح درجاتهم بين 62 و 78 درجة.
- عدد الطلاب الذين تتراوح درجاتهم بين 46-54 درجة.
- عدد الطلاب الذين درجاتهم أكثر من 86 درجة.

الحل:

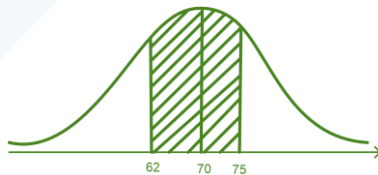
من المعروف أن المساحة تحت منحنى التوزيع الطبيعي تمثل عدد الطلاب جميعاً وبالتالي فإن الوسط الحسابي يقسم هذه المساحة إلى قسمين متساويين أي 50% من الطلاب درجاتهم أقل من 70 درجة و 50% من الطلاب درجاتهم أكبر من 70 درجة، وبالتالي نحدد النسبة المحصورة بين 62-70 و 70-78 فنحصل على نسبة هؤلاء الطلاب وبضرب هذه النسبة بعدد الطلاب الكلي نحصل على عدد الطلاب الذين درجاتهم بين 62 و 78 وذلك كما يلي:

- نحدد الفرق بين الوسط الحسابي ووحدات من الانحراف المعياري.

$$\bar{x} - 1\sigma_x = 70 - (8 \times 1) = 62$$

$$\bar{x} + 1\sigma_x = 70 + (8 \times 1) = 78$$

إذاً المجال المطلوب هو: $\bar{x} \pm 1\sigma_x$



يحصّر

وبما أن الدرجات تتوزع طبيعياً إذاً المجال $\bar{x} \pm 1\sigma_x$

68.27% من القياسات وبالتالي عدد الطلاب ضمن هذا المجال يساوي:

$$10241 = \frac{15000 \times 68.27}{100}$$

طالباً

= عدد الطلاب

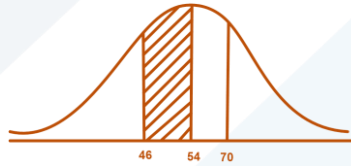
2- إن درجات 46-54 هي أصغر من المتوسط الحسابي لذلك لحساب النسبة المحصورة بين هاتين الدرجتين، يجب

$$\bar{x} - 2\sigma_x$$

$$70 - (2 \times 8) = 54$$

حساب النسبة التي يحصرها كل منهما مع الوسط الحسابي ثم تقديم هاتين النسبتين

$$= \frac{95.45}{2} \text{ الدرجة 54 تقع ضمن المجال } \bar{x} - 2\sigma_x \text{ وضمن 50\% من المنحني وهذا المجال يحصر 95.45\% أي ضمن 47.725\%}$$



$$\text{أما الدرجة 46 تقع ضمن المجال } \bar{x} - 3\sigma_x \text{ وهذا المجال يحصر 99.73\% أي ضمن 49.865\%}$$

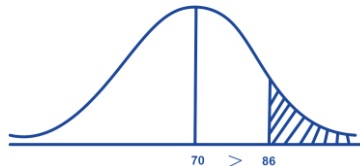
وبالتالي تكون النسبة المحصورة بين 46-54 تساوي

$$49.865 - 47.725 = 2.14\%$$

$$\text{ومنه نجد أن عدد الطلاب} = \frac{15000 \times 2.14}{100} = 321 \text{ طالباً}$$

3- إن النسبة التي تحصرها الدرجة 86 فما فوق تساوي نصف المساحة مطروحاً منها المسافة بين المتوسط الحسابي والدرجة 86 أي :

$$\bar{x} + 2\sigma_x \Leftarrow 70 + 2 \times 8 = 86 \text{ درجة وذلك كما في الشكل التالي:}$$



إن النسبة المحصورة من $\bar{x} + 2\sigma_x$ هي 47.725\% فإن النسبة المتممة إلى 50\% تساوي 50 - 47.725 = 2.275\%

$$\text{ومنه نجد عدد الطلاب الذين درجاتهم أكثر من 86 درجة يساوي : عدد الطلاب} = \frac{15000 \times 2.275}{100} = 341 \text{ طالب}$$

• المقاييس النسبية للتشتت:

مقارنة العينات:

1. اختلاف المتوسطات
2. اختلاف مقاييس التشتت
3. اختلاف الوحدات

$$CV = \frac{S}{\bar{X}} \quad \text{معامل الاختلاف :}$$

كلما كانت القيمة أصغيرة لـ CV دل على تجانس أكبر لبيانات العينة

- إن جميع مقاييس التشتت السابقة الذكر تكون قيمتها معطاة بدلالة وحدات قياس المتغير، فهي صالحة إذن لمقارنة المجموعات التي لها نفس الوحدات وبشرط أن تكون متوسطاتها متقاربة، لأن التشتت مقياس يعتمد على الانحراف عن المتوسط الحسابي. ومن هنا نشأت الحاجة إلى مقاييس نسبية للتشتت لمقارنة توزيعات ليس لها نفس الوحدات أو متوسطاتها مختلفة اختلافاً كبيراً لأن مقاييس التشتت النسبي تكون خالية من وحدات القياس ومن أهمها:

1- معامل الاختلاف ويرمز له بـ C.v ويعطى بالعلاقة التالية:

$$CV \% = \frac{\sigma_x}{\bar{x}} \times 100$$

حرف الامع ياري
توسط الحسابي

مثال

لتكن نتائج الامتحانات النهائية لمقرر الإحصاء والرياضيات لطلاب السنة الأولى في كلية الادارة على النحو الآتي:

الإحصاء	الرياضيات	
78	73	الوسط الحسابي
8	7.6	الانحراف المعياري

في أي المقررين كان تشتت الدرجات أكثر؟

الحل:

تحسب معامل الاختلاف لكل من المقررين فنجد أن:

$$\text{معامل الاختلاف للإحصاء} = \frac{8}{70} \times 100 = 10.25\%$$

$$\text{معامل الاختلاف للرياضيات} = \frac{7.6}{73} \times 100 = 10.41\% \text{ أي أن التشتت لدرجات الفلسفة كان أكثر منه في درجات الإحصاء.}$$

5.4 معامل الاختلاف

أوزان الطلاب (كجم)	
عينة-1	عينة-2
46	42
55	51
66	62
49	45
76	72
74	70
59	55
53	49
71	67
58	54
60.7	56.7
111.12	111.12

أطوال الأشجار (متر)	
عينة-1	عينة-2
10	15
15	19
14.5	17.5
20	22
17	18
16	15
15.5	13.5
26	23
23.5	19.5
26.5	21.5
18.4	18.4
29.49	10.38

عينات الأشجار

$$CV_1 = \frac{S}{\bar{X}} = \frac{(29.49)^{1/2}}{18.4} = 0.2952$$

$$CV_2 = \frac{S}{\bar{X}} = \frac{(10.38)^{1/2}}{18.4} = 0.1751$$

العينة الثانية أكثر تجانساً

عينات الأوزان

$$CV_1 = \frac{S}{\bar{X}} = \frac{(111.12)^{1/2}}{60.7} = 0.1737$$

$$CV_2 = \frac{S}{\bar{X}} = \frac{(111.12)^{1/2}}{56.7} = 0.1859$$

العينة الأولى أكثر تجانساً

2- معامل الاختلاف الربيعي:

يتعذر في بعض التوزيعات التكرارية حساب المتوسط الحسابي والانحراف المعياري كما في التوزيعات المفتوحة، وقد لا يكون هذان المقياسان أنسب المقاييس في بعض التوزيعات لذا نلجأ إلى مقاييس تشتت نسبية أخرى. ومن هذه المقاييس معامل الاختلاف الربيعي ويحسب بالعلاقة التالية:

$$Cq_v = \frac{q_3 - q_1}{q_3 + q_1} \cdot 100 \quad \text{معامل الاختلاف الربيعي} =$$

كما يصلح هذا المقياس لجميع التوزيعات .

مثال

إذا كان الربع الأول $q_1 = 9$ والربع الثالث $q_3 = 13.555$ أوجد معامل التشتت الربيعي لهذا السلسلة؟ معامل الاختلاف الربيعي = $\frac{9 - 13.555}{9 + 13.555} \times 100 = 20.19\%$

$$Cq_v = \frac{q_3 - q_1}{2.Me} \cdot 100$$

5-8- العلاقات التجريبية بين مقاييس التشتت:

مقاييس التشتت كما أوضحنا أن هذه المقاييس تصف التغير والتباعد بين البيانات وأنها تعتمد على الانحرافات فيما بينها، أو على الانحرافات عن الوسط الحسابي، بذلك فإننا نتوقع أن لا تتأثر هذه المقاييس بإضافة أية قيمة موجبة كانت، أم سلبية إلى البيانات الأولية. هذا، وتوجد علاقتان تجريبيتان تربطان بين مقاييس التشتت هما:

في التوزيعات متوسطة الالتواء هناك علاقات اعتبارية (تقريبية) بين مقاييس التشتت السابقة كالآتي :

$s = \frac{5}{4} M.D$	الانحراف المعياري $\times \frac{5}{4} =$ الانحراف المتوسط	أو $M.D = \frac{4}{5} s$	الانحراف المتوسط $\times \frac{4}{5} =$ الانحراف المعياري
$s = \frac{3}{2} Q$	الانحراف المعياري $\times \frac{3}{2} =$ الانحراف الربيعي	أو $Q = \frac{2}{3} s$	الانحراف الربيعي $\times \frac{2}{3} =$ الانحراف المعياري
$Q = \frac{5}{6} M.D$	الانحراف الربيعي $\times \frac{5}{6} =$ الانحراف المتوسط	أو $M.D = \frac{6}{5} Q$	الانحراف المتوسط $\times \frac{6}{5} =$ الانحراف الربيعي

هذه العلاقات الاعتبارية يمكننا من حساب قيم تقريبية لبقية مقاييس التشتت متى علم أحدها [وذلك في حالة صلاحيتها .. أي في حالة التوزيعات التكرارية متوسطة الالتواء]

فمثلاً : • إذا كان $s = 30$ فإن : $M.D = \frac{4}{5} s = \frac{4}{5} \times 30 = 24$, $Q = \frac{2}{3} s = \frac{2}{3} \times 30 = 20$

• وإذا كان $Q = 20$ فإن : $M.D = \frac{6}{5} Q = \frac{6}{5} \times 20 = 24$, $s = \frac{3}{2} Q = \frac{3}{2} \times 20 = 30$

• وإذا كان $M.D = 24$ فإن : $s = \frac{5}{4} M.D = \frac{5}{4} \times 24 = 30$, $Q = \frac{5}{6} M.D = \frac{5}{6} \times 24 = 20$

Standard Scores

The **standard score** or **z-score**, represents the number of standard deviations that a data value, x , falls from the mean, μ .

$$z = \frac{\text{value} - \text{mean}}{\text{standard deviation}} = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

Example:

The test scores for all statistics finals at Union College have a mean of 78 and standard deviation of 7. Find the z-score for

- a.) a test score of 85,
- b.) a test score of 70,
- c.) a test score of 78.

الدرجات المعيارية:

لقد لاحظنا فيما سبق أن قيمة الدرجة التي يحصل عليها طالب أو فرد في اختبار ما أو مقياس ما هي قيمة اختيارية، أي لا يكون لها معنى إلا في إطار مجموعة الدرجات التي حصل عليها أقران هذا الفرد. ولذلك فإنه من المرغوب فيه في معظم الأحيان أن نحول هذه الدرجات الخام إلى نوع آخر من الدرجات مثل الرتب المئينية حتى يمكن مقارنتها بغيرها من الدرجات. كما يمكن الاستفادة من المتوسط والانحراف المعياري في مقارنة درجة معينة في اختيار ما بدرجات مجموعة مرجعية في الاختبار أو المقياس نفسه، ويفصل في أغلب الأحيان إجراء عملية تمويل الدرجة الخام بحيث نأخذ في العدّ متوسط درجات المجموعة المرجعية وانحرافها المعياري أي نحول الدرجة الخام إلى انحرافات معيارية أعلى أو أدنى من المتوسط كوحدة قياس وحينئذ تسمى الدرجات المحولة الدرجات المعيارية، فالدرجات الخام تفيدنا بمعلومات عن عدد النقاط التي حصل عليها الطالب في اختبار ما، ولكنها لا تقدم أية أدلة عن مدى تفوق أو ضعف الطالب في الأداء في الاختبار، كما لا تسمح الدرجات الخام بمقارنة أدائه بأداء غيره من الطلاب.

$$Z = \frac{x_i - \bar{x}}{\sigma_x}$$

وتحسب الدرجة المعيارية بالعلاقة الآتية:

الدرجة الخام - المتوسط الحسابي

الدرجة المعيارية = -----

الانحراف المعياري

مثال(5-22): نفترض أننا حصلنا المعطيات الآتية المتعلقة باختيار بعض المقررات.

الاختيار	الدرجة الخام	المتوسط	الانحراف المعياري
احصاء	80	85	10
محاسبة	65	55	5
إدارة عامة	75	60	15

الدرجة المعيارية لكل مقرر نجد أنها تساوي:

$$\text{إحصاء} = \frac{85-80}{10} = \frac{-5}{10} = -0.5$$

$$\text{محاسبة} = \frac{55-65}{5} = \frac{-10}{5} = -2$$

$$\text{إدارة عامة} = \frac{60-75}{15} = \frac{-15}{15} = -1$$

Standard Scores

Example continued:

a.) $\mu = 78, \sigma = 7, x = 85$

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{85 - 78}{7} = 1.0$$

This score is 1 standard deviation higher than the mean.

b.) $\mu = 78, \sigma = 7, x = 70$

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{70 - 78}{7} = -1.14$$

This score is 1.14 standard deviations lower than the mean.

c.) $\mu = 78, \sigma = 7, x = 78$

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{78 - 78}{7} = 0$$

This score is the same as the mean.

حساب البيانات الأساسية من القيم المعيارية

الدرجات المعيارية للعينة

$$Z_1, Z_2, Z_3, \dots, Z_n$$

الوسط الحسابي للعينة الأساسية \bar{X} والانحراف المعياري للعينة الأساسية S

قيم البيانات الأساسية

$$x_i = \bar{X} + S z_i$$

مثال :

عينة وسطها الحسابي = 12 وإنحرافها المعياري = 5 كانت الدرجات المعيارية لأحد بياناتها = 1.3 . أوجد قيمة هذا البيان

الدرجة المعيارية $z = 1.3$

$$18.5 = 12 + (5)1.3 = \bar{X} + S z = x \quad \text{قيمة البيان}$$

-خصائص الدرجة المعيارية:

$$\sum_{i=1}^n Z_i = 0 \quad \text{-1 مجموع الدرجات المعيارية = 0}$$

$$D = \frac{\sum Z}{n} = 0 \quad \text{-2 متوسط توزيع الدرجات المعيارية = صفر أي}$$

-3 الدرجات الخام التي تقل عن المتوسط تقابلها درجات معيارية سالبة والدرجات الخام التي تزيد عن المتوسط تقابلها درجات معيارية موجبة.

-4 مجموع مربعات الدرجات المعيارية = العدد الكلي للدرجات .

$$\sum Z^2 = n \quad \text{أي}$$

وهذه الخاصية تكون صحيحة فقط إذا حسبنا الانحراف المعياري باستخدام (n) في المقام بدلاً من n-1 أي:

$$\begin{aligned} \sum Z^2 &= \frac{\sum (x - \bar{x})^2}{\sigma_x^2} \\ &= \frac{1}{\sigma_x^2} \sum (x - \bar{x})^2 \\ &= \frac{n}{\sum (x - \bar{x})^2} * \sum (x - \bar{x})^2 \end{aligned}$$

$$\sum Z^2 = n$$

-5 الانحراف المعياري وتباين توزيع الدرجات المعيارية يساوي الواحد الصحيح أي أن $\sigma_{Z_i}^2 = \sigma_Z = 1$

وذلك كما يلي:

$$\sigma_z^2 = \frac{\sum (z - \bar{z})^2}{n}$$

$$\bar{z} = 0$$

ولكن

$$\sigma_z^2 = \frac{\sum z^2}{n}$$

إذاً

$$\sum z^2 = n$$

وبما أن

$$\sigma_z^2 = \frac{n}{n} = 1$$

إذن

5- إذا حسبنا الدرجات المعيارية من عينات عشوائية فإن مدى هذه الدرجات يكون دالة لحجم العينة مفاده تتراوح الدرجات المعيارية للعينات الكبيرة بين (-3 و 3)

خواص الدرجات المعيارية

1. لأي عينة مهما كانت قيمها فإن متوسط درجاتها المعيارية = 0 دائماً
2. لأي عينة مهما كانت قيمها فإن إنحرافها المعياري درجاته المعيارية = 1 دائماً
3. لأي عينة مهما كانت قيمها فإن تباين درجاتها المعيارية = 1 دائماً
4. الدرجات المعيارية ليس لها وحدة قياس مهما كانت وحدة البيانات الأساسية

مثال :

طالب مسجل في مادة 101 إحص و 101 رياض وحصل الطالب في الإحصاء على 82 وفي الرياضيات على 89 . وقد علم الطالب أن متوسط درجات الطلاب في الإحصاء = 75 وإنحرافها المعياري = 10 في حين أن متوسط درجات الطلاب في الرياضيات = 81 وإنحرافها المعياري = 16 في أي المادتين كان أداء الطالب أفضل.

$$0.7 = \frac{82 - 75}{10} = z_1 = \frac{x_1 - \bar{X}}{S_1} = \text{الدرجات المعيارية للمادة 101 إحص}$$

$$0.5 = \frac{89 - 81}{16} = z_2 = \frac{x_2 - \bar{X}}{S_2} = \text{الدرجات المعيارية للمادة 101 رياض}$$

درجة الطالب المعيارية في الإحصاء أكبر منها في الرياضيات
 ← أداء الطالب في الإحصاء أفضل

الدرجة التائية

من بين العيوب الرئيسية المعيارية (z) أنه يصعب على الشخص غير المتخصص تفسيرها، لاسيما مثلاً حصول بعض الطلاب على الدرجة المعيارية صفر، أو درجة معيارية سالبة وكذلك الحصول على درجات معيارية كسرية. وللتخلص من هذه العيوب في تفسير الدرجات المعيارية فقد اقترح العالم ثورنديك الدرجة التائية ويمكن تعريفها بأنها مجموعة من الدرجات التي يكون متوسطها (50) وإنحرافها المعياري (10) .

وتحسب بالعلاقة التالية:

$$T = 50 + 10 * z$$

مثال

بالعودة إلى معطيات المثال السابق نجد أن: الإحصاء $T = 50 + 10 \times (-0.5) = 50 - 5 = 45$ وهذا يعني أن

الدرجة 45 تقل عن المتوسط بمقدار نصف انحراف معياري أي تناظر درجة معيارية = -0.5 لأن

الدرجة الخام = المتوسط العام لدرجات المقرر + الانحراف المعياري × الدرجة المعيارية

$$x_i = \bar{x} + \sigma_x * z_i$$

مثال

نعود إلى معطيات المثال السابق:

الدرجة المعيارية للغة العربية -0.5 والمتوسط العام $\bar{x} = 85$ والانحراف المعياري $\sigma_x = 10$ ومنه نجد:

$$\begin{aligned}x_i &= \bar{x} + \sigma_x * z \\&= 85 + 10 * (-0.5) \\&= 85 - 5 = 80\end{aligned}$$

1- معيار اختبار الاستعداد الدراسي (SAT): Scholastic Aptitude test

$$SAT = 100 \times z + 500$$

درجة SAT:

2- معيار اختبار القبول في الكليات:

College entrance examination Broad (CEEB)

$$CEEB = 500 + 100 * z$$

درجة (CEEB) =

3- معيار اختبار بيان الدراسات العليا: Graduate Record examination

$$GRE = 500 + z * 100$$

- درجة GRE =

- العزوم المركزية:

تُحسب العزوم المركزية منسوبة إلى الوسط الحسابي ويعرف العزم المركزي من الرتبة k وفق العلاقات الآتية:
- بيانات مفردة:

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

- بيانات مرتّبة:

$$M_k = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^k}{\sum n_i}$$

- بيانات مبوّبة:

$$M_k = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i' - \bar{x})^k}{\sum n_i}$$

حيث أن k تأخذ القيم: $K=0,1,2,3,.....$

خواص العزوم المركزية:

- إذا كان $k=0$ نجد العزم المركزي يساوي:

$$\begin{aligned}
 M_o &= \frac{\sum (x_i - \bar{x})^0}{n} = \frac{n}{n} = 1 \\
 &= \frac{\sum n_i (x_i - \bar{x})^0}{\sum n_i} = \frac{n}{n} = 1 \\
 &= \frac{\sum n_i (x_i' - \bar{x})^0}{\sum n_i} = 1
 \end{aligned}$$

-إذا كان $k=1$ نجد أن:

$$\begin{aligned}
 M_1 &= \frac{\sum (x_i - \bar{x})^1}{n} = \frac{0}{n} = 0 \\
 &= \frac{\sum n_i (x_i' - \bar{x})^1}{\sum n_i} = \frac{0}{n} = 0
 \end{aligned}$$

-إذا كان $k=2$ نحصل على التباين:

$$\begin{aligned}
 M_2 &= \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n} = \sigma^2 \\
 &\cdot \\
 &\cdot \\
 &= \frac{\sum n_i (x_i' - \bar{x})^2}{\sum n_i} = \sigma^2
 \end{aligned}$$

-إذا كان $k=3$ نحصل على العزم الثالث:

$$\begin{aligned}
 M_3 &= \frac{\sum (x_i - \bar{x})^3}{n} \\
 &\cdot \\
 &\cdot \\
 &= \frac{\sum n_i (x_i' - \bar{x})^3}{\sum n_i}
 \end{aligned}$$

-إذا كان $k=4$ نحصل على العزم الرابع

$$M_4 = \frac{\sum (X - \bar{X})^4}{n}$$

***ملاحظة :** تميز العزم الثالث بأن قيمته يمكن أن تكون موجبة أو سالبة لأن أسه مفرد.

فإذا كانت قيمته موجبة يعني ذلك أن القياسات تميل نحو اليمين عن الوسط الحسابي أي أن التوزيع ملتو نحو اليمين. وإذا كانت قيمته سالبة يعني ذلك أن القياسات تميل نحو اليسار عن الوسط الحسابي أي أن التوزيع ملتو نحو اليسار. وإذا كانت قيمته تساوي الصفر يعني أن القياسات متناظرة حول الوسط الحسابي وأن توزيعها يكون متناظراً ولهذا يستخدم العزم الثالث كمقياس لتحديد توزيع البيانات حول متوسطها الحسابي. أما العزم الرابع قيمته دائماً موجبة لأن أسه زوجي ويستخدم لدراسة درجة تطاول أو تفرطح التوزيع التكراري للبيانات.

مثال

لنعود إلى بيانات درجة الطلاب في الإحصاء في كلية الاقتصاد لحساب العزوم كافة وفق الآتي:

الجدول المساعد لحساب العزوم المركزية لبيانات مبوبة

العزم k=4	الرابع	العزم الثالث k=3	العزم الثاني k=2	العزم الأول k=1	العزم صفر k=0	الانحرافات	x'_i	التكرار	الفئات
$n_i (x'_i - \bar{x})^4$	$n_i (x'_i - \bar{x})^3$	$n_i (x'_i - \bar{x})^2$	$n_i (x'_i - \bar{x})^1$	$n_i (x'_i - \bar{x})^0$	$n_i (x'_i - \bar{x})^0$	$(x'_i - \bar{x})$	x'_i	ni	الفئات
18884465.64	-448349.1368	10644.5664	-252.72	6	6	-42.12	15	6	10-20
14901506.69	-463932.3378	14443.7216	-449.68	14	14	-32.12	25	14	20-30
6224634.257	281402.99	12721.6544	-575.12	26	26	-22.12	53	26	30-40
927852.484	-76555.4855	6316.4592	-521.16	43	43	-12.12	45	43	40-50
1030.1812	-485.93452	229.2144	-108.12	51	51	-2.12	55	51	50- 60
18121.582	+22997.282	2918.4368	+370.36	47	47	+7.88	65	47	60- 70
2963930.772	+156767.9403	9271.1376	+518.52	29	29	+17.88	75	29	70- 80
16313037.78	+585116.1325	20986.9488	+752.76	27	27	+27.88	85	27	80- 90
14412453.57	+380476.5991	10044.2608	+265.16	7	7	+37.88	95	7	90-100
74810130.06	-242508.3	87576.4	-1906.8 <u>+1906.8</u> 0	250	250	-	-	250	Σ

-حساب العزم صفر k=0

$$k_0 = \frac{\sum n_i (x'_i - \bar{x})^0}{\sum n_i} = \frac{250}{250} = 1$$

-حساب العزم الأول $k=1$:

$$k_1 = \frac{\sum n_i (x_i' - \bar{x})^1}{\sum n_i} = \frac{0}{250} = 0$$

-حساب العزم $k=2$:

$$k_2 = \frac{\sum n_i (x_i' - \bar{x})^2}{\sum n_i} = \frac{87576.4}{250} = 350.3$$

وهي قيمة التباين.

-حساب العزم الثالث $k=3$:

$$k_3 = \frac{\sum n_i (x_i' - \bar{x})^3}{\sum n_i} = \frac{-242508.3}{250} = -970.3$$

-حساب العزم الرابع $k=4$:

$$k_4 = \frac{\sum n_i (x_i' - \bar{x})^4}{\sum n_i} = \frac{73975063.7}{250} = 295900.26$$

نهاية المحاضرة رقم 7