

## MEDIDAS DE DISPERSÃO:

A função dessas medidas é avaliar o quanto estão dispersos os valores observados numa distribuição de frequência ou de probabilidades, ou seja, o grau de afastamento ou de concentração entre os valores.

Como principais medidas de dispersão temos:

- Amplitude Total ou Range de uma distribuição
- Desvio Médio Absoluto
- Variância
- Desvio Padrão
- Variância Relativa
- Coeficiente de Variação

A primeira medida citada, **Amplitude Total ou Range**, já vimos anteriormente e podemos dizer que não é uma boa medida, pois sendo apenas a diferença entre o maior e o menor valor observado, não dá a noção de quanto os valores intermediários estão afastados ou concentrados.

Podemos dar um exemplo elementar disto. Suponhamos duas distribuições A e B:

$$\mathbf{A} \rightarrow 2; 3; 4; 13; 18 \Rightarrow R_A = 18 - 2 = 16$$

$$\mathbf{B} \rightarrow 2; 4; 7; 9; 18 \Rightarrow R_B = 18 - 2 = 16$$

Ambas as distribuições tem a mesma Amplitude Total, mas em qual delas a dispersão é maior? Primeiramente vamos encontrar uma medida de posição que já conhecemos: a Média.

$$\bar{X}_A = \frac{\sum X_i}{n} \Rightarrow \bar{X}_A = \frac{2+3+4+13+18}{5} \Rightarrow \bar{X}_A = \frac{40}{5} \Rightarrow \bar{X}_A = 8$$

$$\bar{X}_B = \frac{\sum X_i}{n} \Rightarrow \bar{X}_B = \frac{2+4+7+9+18}{5} \Rightarrow \bar{X}_B = \frac{40}{5} \Rightarrow \bar{X}_B = 8$$

Construindo uma tabela para cada uma das distribuições, vamos criar uma coluna para o desvio (ou distância) dos valores observados em relação à Média ( $X_i - \bar{X}$ ).

### Distribuição A

i	$X_i$	$(X_i - \bar{X})$
1	2	$2 - 8 = -6$
2	3	$3 - 8 = -5$
3	4	$4 - 8 = -4$
4	13	$13 - 8 = 5$
5	18	$18 - 8 = 10$
$\Sigma$	40	0

### Distribuição B

I	$X_i$	$(X_i - \bar{X})$
1	2	$2 - 8 = -6$
2	4	$4 - 8 = -4$
3	7	$7 - 8 = -1$
4	9	$9 - 8 = 1$
5	18	$18 - 8 = 10$
$\Sigma$	40	0

Vemos então, que em ambas as distribuições, o somatório dos desvios em relação à média aritmética é igual a zero. Isto acontecerá em toda e qualquer série de observações, pois “a soma dos desvios em relação à média aritmética sempre será nula”. Como avaliar então a dispersão entre os valores observados?

Uma das formas de resolvermos este problema é somando em módulo todos os desvios. Este somatório, dividido pelo número de observações, nos dará a segunda medida citada no início, o **Desvio Médio Absoluto (DMA)**, que nada mais é do que a média aritmética dos desvios considerados em módulos (valor absoluto).

Teremos então para as duas distribuições:

**Distribuição A**

i	X <sub>i</sub>	X <sub>i</sub> - $\bar{X}$
1	2	2 - 8  = 6
2	3	3 - 8  = 5
3	4	4 - 8  = 4
4	13	13 - 8  = 5
5	18	18 - 8  = 10
Σ	40	30

$$DMA_A = \frac{\sum |X_i - \bar{X}|}{n} = \frac{30}{5} = 6$$

**Distribuição B**

i	X <sub>i</sub>	X <sub>i</sub> - $\bar{X}$
1	2	2 - 8  = 6
2	4	4 - 8  = 4
3	7	7 - 8  = 1
4	9	9 - 8  = 1
5	18	18 - 8  = 10
Σ	40	22

$$DMA_B = \frac{\sum |X_i - \bar{X}|}{n} = \frac{22}{5} = 4,4$$

Como o Desvio Médio Absoluto da Distribuição B é menor do que o da Distribuição A, podemos afirmar que a dispersão entre os valores de B é menor.

Observação: Se tivermos uma distribuição para dados agrupados teremos de multiplicar cada módulo pela respectiva frequência e dividir pela soma das frequências. Assim, a fórmula para cálculo do DMA será:

$$DMA = \frac{\sum |X_i - \bar{X}| \cdot F_i}{\sum F_i}$$

Lembrando ainda que, se os dados se apresentarem em intervalos de classe, consideraremos X<sub>i</sub> como o ponto médio do intervalo de classe.

A outra maneira de eliminarmos o problema do somatório nulo dos desvios em relação à Média, é elevando-os ao quadrado. O somatório destes quadrados dividido pelo número de observações, nos dará a terceira medida citada no início, a **Variância** (absoluta).

Teremos então para as duas distribuições:

**Distribuição A**

i	X <sub>i</sub>	(X <sub>i</sub> - $\bar{X}$ ) <sup>2</sup>
1	2	(-6) <sup>2</sup> = 36
2	3	(-5) <sup>2</sup> = 25
3	4	(-4) <sup>2</sup> = 16
4	13	(5) <sup>2</sup> = 25
5	18	(10) <sup>2</sup> = 100
Σ	40	202

**Distribuição B**

i	X <sub>i</sub>	(X <sub>i</sub> - $\bar{X}$ ) <sup>2</sup>
1	2	(-6) <sup>2</sup> = 36
2	4	(-4) <sup>2</sup> = 16
3	7	(-1) <sup>2</sup> = 1
4	9	(1) <sup>2</sup> = 1
5	18	(10) <sup>2</sup> = 100
Σ	40	154

Valores obtidos para as Variâncias (σ<sup>2</sup>):

$$\sigma_A^2 = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^2}{n} = \frac{202}{5} = 40,4 \quad \text{e} \quad \sigma_B^2 = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^2}{n} = \frac{154}{5} = 30,8$$

Novamente lembramos que, se tivermos uma distribuição para dados agrupados, teremos de multiplicar o quadrado de cada desvio pela respectiva frequência, dividindo a seguir pela soma das frequências e se os dados se apresentarem em intervalos de classe,  $X_i$  será o ponto médio do intervalo de classe. Assim, a fórmula para cálculo da Variância será:

$$\sigma^2 = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^2 \cdot F_i}{\sum F_i}$$

Para o exemplo dado, pudemos constatar também pela Variância, que a dispersão é menor entre os valores da distribuição B.

No exemplo aqui citado, a Média é um valor exato e temos apenas 5 valores observados. Em outros casos, será mais trabalhoso calcularmos a Variância através dessa forma, principalmente se a Média for uma dízima periódica. Por exemplo: se  $\bar{X} = 40/9 = 4,444\dots$

Neste caso, além de trabalhoso, teremos imprecisão devido ao necessário arredondamento dos valores.

A outra fórmula para o cálculo da Variância e bem mais utilizada do que a primeira é:

$$\sigma^2 = \frac{1}{n} \left\{ \sum X_i^2 - \frac{(\sum X_i)^2}{n} \right\} \text{ para o cálculo da Variância Populacional ou:}$$

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \left\{ \sum X_i^2 - \frac{(\sum X_i)^2}{n} \right\} \text{ se quisermos calcular a Variância Amostral}$$

Observe que, se estivermos trabalhando com uma Amostra, basta subtrairmos 1 (grau de liberdade) do denominador da fração  $1/n$ . Esta regra vale também para os cálculos pelo processo anterior, ou seja, se usássemos o processo anterior (somatório dos quadrados dos desvios) para uma amostra, ao invés de dividirmos por  $n$ , dividiremos por  $n-1$ , então:

$$S^2 = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^2}{n-1} \text{ ou } S^2 = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^2 \cdot F_i}{\sum F_i - 1} \text{ para dados agrupados}$$

No exemplo dado, obteremos para as 2 distribuições os mesmos valores de Variância, tanto pela primeira como pela segunda fórmula (mais utilizada).

Vamos novamente construir as tabelas, criando além da coluna dos valores observados ( $X_i$ ) uma coluna para os quadrados desses valores a fim de obtermos o somatório para usar na fórmula:

<b><u>Distribuição A</u></b>			<b><u>Distribuição B</u></b>		
i	$X_i$	$X_i^2$	i	$X_i$	$X_i^2$
1	2	$2^2 = 4$	1	2	$2^2 = 4$
2	3	$3^2 = 9$	2	4	$4^2 = 16$
3	4	$4^2 = 16$	3	7	$7^2 = 49$
4	13	$13^2 = 169$	4	9	$9^2 = 81$
5	18	$18^2 = 324$	5	18	$18^2 = 324$
$\Sigma$	40	522	$\Sigma$	40	474

Valores obtidos para as Variâncias:

$$\sigma_A^2 = \frac{1}{n} \left\{ \sum X_i^2 - \frac{(\sum X_i)^2}{n} \right\} = \frac{1}{5} \left( 522 - \frac{40^2}{5} \right) = \frac{1}{5} \left( 522 - \frac{1600}{5} \right) = \frac{1}{5} (522 - 320) = \frac{202}{5} = 40,4$$

$$\sigma_B^2 = \frac{1}{n} \left\{ \sum X_i^2 - \frac{(\sum X_i)^2}{n} \right\} = \frac{1}{5} \left( 474 - \frac{40^2}{5} \right) = \frac{1}{5} \left( 474 - \frac{1600}{5} \right) = \frac{1}{5} (474 - 320) = \frac{154}{5} = 30,8$$

Ou seja, os mesmos valores obtidos pela fórmula anterior.

Para dados agrupados consideraremos a frequência no cálculo da Variância e quando os dados se apresentarem em intervalos de classe,  $X_i$  será o ponto médio do intervalo de classe. Logo, a fórmula será:

$$\sigma^2 = \frac{1}{\sum F_i} \left\{ \sum X_i^2 \cdot F_i - \frac{(\sum X_i \cdot F_i)^2}{\sum F_i} \right\} \text{ para a Variância Populacional e}$$

$$S^2 = \frac{1}{\sum F_i - 1} \left\{ \sum X_i^2 \cdot F_i - \frac{(\sum X_i \cdot F_i)^2}{\sum F_i} \right\} \text{ para a Variância Amostral}$$

Agora, raciocinando logicamente e observando as fórmulas para cálculo da Variância, notamos tratar-se de uma soma de quadrados. Portanto, se a unidade de medida da variável for, por exemplo, *metro*, teremos como resultado para a Variância *metros quadrados*. Para voltarmos à unidade original, precisamos definir outra medida de dispersão, a mais utilizada das medidas citadas: o **Desvio Padrão**, que nada mais é do que a raiz quadrada positiva da Variância.

Assim, temos:

$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} \text{ que é o Desvio Padrão para a população e;}$$

$$S = \sqrt{S^2} \text{ que é o Desvio Padrão para uma amostra}$$

Logo, para encontrarmos o Desvio Padrão, deveremos primeiro calcular o valor da Variância e depois extrair a raiz quadrada positiva deste resultado.

No exemplo dado, teremos:

$$\sigma_A = \sqrt{\sigma_A^2} = \sqrt{40,4} \cong 6,36 \quad \text{e} \quad \sigma_B = \sqrt{\sigma_B^2} = \sqrt{30,8} \cong 5,55$$

A quinta medida de dispersão que veremos é a **Variância Relativa (VR)**, que é relativa porque leva em consideração no seu cálculo o quadrado da Média. Portanto, essa variância será mais diretamente influenciada pelo valor da Média e nem sempre a distribuição que apresenta a maior (ou menor) Variância Absoluta, necessariamente apresentará a maior (ou menor) Variância Relativa, pois dependerá do valor da Média.

Entenda por quê:

$$VR = \frac{\sigma^2}{\bar{X}^2} \text{ ou seja, é o resultado da divisão da Variância pelo quadrado da Média.}$$

No exemplo que demos aqui, as Médias das distribuições A e B são iguais (8), então se a Variância de A é maior do que a de B, a  $VR_A$  também será maior.

$$\text{No caso } VR_A = 40,4/64 = 0,63125 \text{ e } VR_B = 30,8/64 = 0,48125$$

Mas vamos imaginar outro exemplo:

Suponhamos agora uma distribuição Y com Média 10 e Variância igual a 16. A Variância Relativa será igual a:  $16/100 = 0,16$ . Suponhamos agora uma distribuição Z com Média 3 e Variância igual a 4. A Variância Relativa será igual a:  $4/9 = 0,444\dots$

A segunda distribuição tem uma Variância bem menor (25% da variância de Y), mas no entanto a sua Média não é menor na mesma proporção (30% da Média de Y), estando bem mais próxima da variância do que a primeira. Logo, embora a segunda distribuição tenha uma Variância (absoluta) menor, terá uma Variância Relativa maior.

A última medida de dispersão que veremos é o **Coefficiente de Variação (CV)**, que nada mais é do que simplesmente o valor positivo da raiz quadrada da Variância Relativa. Logo:

$$CV = \sqrt{VR} = \sqrt{\frac{\sigma^2}{\bar{X}^2}} = \frac{\sqrt{\sigma^2}}{\sqrt{\bar{X}^2}} = \frac{\sigma}{\bar{X}}$$

Então, o CV também pode ser expresso como sendo o resultado da divisão do Desvio Padrão pela Média.

Vemos que se trata igualmente de uma medida relativa de dispersão, útil para a comparação em termos relativos do grau de concentração em torno da média de séries distintas. Portanto, é uma medida que serve para avaliar a homogeneidade de séries estatísticas e pode ser expresso na forma unitária ou percentual.

**Exemplo:** Numa empresa, o Salário Médio dos homens é de R\$ 400,00 com Desvio Padrão de R\$ 150,00, enquanto a Média do salário das mulheres é R\$ 300,00 com Desvio Padrão de R\$ 120,00. Qual dos grupos apresenta a maior dispersão relativa?

Podemos notar que, embora haja maior dispersão absoluta para o salário dos homens, a dispersão relativa será maior para o salário das mulheres, pois:

$$CV_H = 150/400 = 0,375 \text{ ou } 37,5\%$$

$$CV_M = 120/300 = 0,40 \text{ ou } 40\%$$

Considera-se que um CV superior a 50% indica alto grau de dispersão e conseqüentemente pequena representatividade da média, enquanto para um CV inferior a 50% a média será tanto mais representativa quanto menor for o valor do CV, ou seja, quanto menor for o CV mais homogênea será considerada a série e quanto maior for o CV, mais heterogênea.