

# Desvio Padrão

From Wikipedia, the free encyclopedia

Em [probabilidade](#) e [estatística](#), o **desvio padrão** de uma [distribuição de probabilidade](#), de uma [variável aleatória](#), ou [população](#) é uma medida do espalhamento dos seus valores. Ele é geralmente denotado pela letra  $\sigma$  ([sigma](#) minúsculo). Ele é definido como a [raiz quadrada](#) da [variância](#).

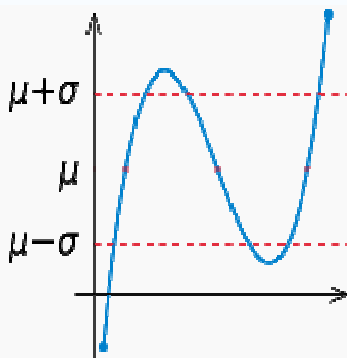
Para entender o desvio padrão, lembre-se que a variância é a *média* das diferenças ao quadrado entre os pontos dados e a média. A variância está tabulada em unidades quadradas. O desvio padrão, sendo a raiz quadrada daquela quantidade, portanto mede o espalhamento dos dados ao redor da média, medida na mesma unidade que os dados.

Dito mais formalmente, o desvio padrão é a [raiz quadrática média](#) (RMS) dos desvios dos valores de sua [média aritmética](#).

Por exemplo, na população  $\{4, 8\}$ , a média é 6 e os desvios da média são  $\{-2, 2\}$ . Estes desvios quadráticos são  $\{4, 4\}$  a média dos quais (a variância) é 4. Portanto, o desvio padrão é 2. Neste caso 100% dos valores da população estão a um desvio padrão da média.

O desvio padrão é a medida mais comum da [dispersão estatística](#), medindo quão largamente estão espalhados os valores num [conjunto de dados](#). Se muitos pontos dados estão próximos à média, então o desvio padrão é pequeno; se muitos pontos dados estão longe da média, então o desvio padrão é grande. Se todos os valores dados forem iguais, então o desvio padrão é zero.

Para uma [população](#), o desvio padrão pode ser estimado por um desvio padrão modificado ( $s$ ) de uma [amostra](#). As fórmulas são dadas abaixo.



Dada uma variável aleatória (em azul), o desvio padrão  $\sigma$  é uma medida do espalhamento dos valores da variável aleatória para longe de sua média  $\mu$ .

## Contents

[hide]

### 1 Definition and calculation

#### 1.1 A simple example

#### 1.2 Desvio padrão of a variável aleatória

#### 1.3 Estimating população desvio padrão from amostra desvio padrão

#### 1.4 Desvio padrão of a continuous variável aleatória

### 2 Example

### 3 Interpretation and application

#### 3.1 Real-life examples

- 3.1.1 Weather
- 3.1.2 Sports
- 3.1.3 Finance

#### 3.2 Geometric interpretation

#### 3.3 Rules for normally distributed data

#### 3.4 Chebyshev's inequality

### 4 Relationship between desvio padrão and mean

### 5 Rapid calculation methods

### 6 See also

### 7 External links

## Definição e cálculo

### Um exemplo simples

Suponha que desejamos encontrar o desvio padrão do conjunto dos números 4 e 8.

**passo1:** encontre média aritmética (ou média) de 4 e 8,

$$(4 + 8) / 2 = 6.$$

**Passo 2:** Encontre a diferença entre cada número e a média,

$$4 - 6 = -2$$

$$8 - 6 = 2.$$

**Passo 3:** Eleve ao quadrado cada uma das diferenças

$$(-2)^2 = 4$$

$$2^2 = 4.$$

**Passo 4:** some as diferenças obtidas,

$$4 + 4 = 8.$$

**Passo 5:** divide a soma pela quantia de pontos (aqui temos dois números),

$$8 / 2 = 4.$$

**Passo 6:** tome a raiz quadrada não negativa do quociente,

$$\sqrt{4} = 2.$$

Assim, o desvio padrão é 2.

## Desvio padrão de uma variável aleatória

O desvio padrão de uma **variável aleatória**  $X$  é definido como:

$$\sigma = \sqrt{E((X - E(X))^2)} = \sqrt{E(X^2) - (E(X))^2}$$

onde  $E(X)$  é o **valor esperado** de  $X$ .

Nem *todas* variáveis aleatórias tem um desvio padrão, pois estes **valores esperados** não precisam existir. Por exemplo, o desvio padrão de uma variável aleatória que segue uma **distribuição de Cauchy** é indefinida porque seu  $E(X)$  é indefinido.

Se a variável aleatória  $X$  assume os valores  $x_1, \dots, x_N$  (os quais são **números reais**) com igual probabilidade, então seu desvio padrão pode ser calculado como segue. Primeiro, a **média** de  $X$ ,  $\bar{x}$ , é definida como um **somatório**:

$$\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_N}{N}$$

onde  $N$  é o número de amostras tomadas. Depois, o desvio padrão simplifica para

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2}.$$

Em outras palavras, o desvio padrão de uma variável aleatória discreta uniforme  $X$  pode ser calculado como segue:

1. Para cada valor  $x_i$  calcule a diferença  $x_i - \bar{x}$  entre  $x_i$  e o valor médio  $\bar{x}$ .
2. Calcule os quadrados destas diferenças.
3. Encontre a média das diferenças quadradas. Esta quantidade é a **variância**  $\sigma^2$ .
4. Tome a raiz quadrada da variância.

A expressão acima pode também ser trocada com

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{N} \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 - N\bar{x}^2 \right)}.$$

A igualdade destas duas expressões pode ser mostrada com um pouco de álgebra:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 &= \sum_{i=1}^N (x_i^2 - 2x_i\bar{x} + \bar{x}^2) \\ &= \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 \right) - \left( 2\bar{x} \sum_{i=1}^N x_i \right) + N\bar{x}^2 \\ &= \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 \right) - 2\bar{x}(N\bar{x}) + N\bar{x}^2 \\ &= \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 \right) - N\bar{x}^2. \end{aligned}$$

## Estimando o desvio padrão da população a partir do desvio padrão amostra

No mundo real, encontrar o desvio padrão de uma população toda não é realística, exceto em certos casos, tais como [standardized testing](#), onde cada membro de uma população é tirado da amostra. Na maioria dos casos, o desvio padrão é estimado examinando uma amostra aleatória tirada da população. A medida mais comum usada é o *desvio padrão da amostra*, que é definido por

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

onde  $\{x_1, x_2, \dots, x_N\}$  é a amostra e  $\bar{x}$  é a média da amostra. O denominador  $N-1$  é o número de [graus de liberdade](#) no vetor  $(x_1 - \bar{x}, \dots, x_N - \bar{x})$ .

A razão para esta definição é que  $s^2$  é um [estimador imparcial](#) para a [variância](#)  $\sigma^2$  da população subjacente, se esta variância existe e os valores da amostra são extraídos independentemente com reposição. Entretanto,  $s$  não é um estimado imparcial para o desvio padrão  $\sigma$ ; ele tende a subestimar o desvio padrão da população. Embora um [estimador imparcial para  \$\sigma\$](#)  é conhecido quando a variável aleatória está [distribuída normalmente](#), a fórmula é complicada e acrescenta uma correção menor.

Além disso, a imparcialidade, neste sentido da palavra, não é sempre desejável; ver [influências de um estimador](#).

Outro estimador algumas vezes usado é a expressão semelhante

$$\sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2} .$$

Esta forma tem um [mean squared error](#) uniformemente menor do que o estimador imparcial, e é o [maximum-likelihood estimate](#) quando a população for normalmente distribuída.

## Desvio padrão de uma variável aleatória contínua

[Distribuições contínuas](#) usualmente dão uma fórmula para se calcular o desvio padrão como uma função dos parâmetros da distribuição. Em geral, o desvio padrão de uma variável aleatória contínua  $X$  com [função de densidade de probabilidade](#)  $p(x)$  é

$$\sigma = \sqrt{\int (x - \mu)^2 p(x) dx}$$

Onde

$$\mu = \int x p(x) dx$$

## Exemplo

Mostraremos como calcular o desvio padrão de uma população. Nosso exemplo usará as idades de quatro crianças: { 5, 6, 8, 9 }.

passo1. Calcule a [mean average](#),  $\bar{x}$  :

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

Nós temos  $N = 4$  porque existem quatro pontos de dados:

$$x_1 = 5$$

$$x_2 = 6$$

$$x_3 = 8$$

$$x_4 = 9$$

$$\bar{x} = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^4 x_i$$

Trocando  $N$  com 4

$$\bar{x} = \frac{1}{4} (x_1 + x_2 + x_3 + x_4)$$

$$\bar{x} = \frac{1}{4} (5 + 6 + 8 + 9)$$

$\bar{x} = 7$  Isto é a média.

Passo 2. Calcule o desvio padrão,  $\sigma$ . (Desde que os quatro valores representam a população toda, nós não usamos a fórmula para desvio padrão estimados neste caso):

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{4} \sum_{i=1}^4 (x_i - \bar{x})^2}$$

Trocando  $N$  com 4

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{4} \sum_{i=1}^4 (x_i - 7)^2}$$

Trocando  $\bar{x}$  com 7

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{4} [(x_1 - 7)^2 + (x_2 - 7)^2 + (x_3 - 7)^2 + (x_4 - 7)^2]}$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{4} [(5 - 7)^2 + (6 - 7)^2 + (8 - 7)^2 + (9 - 7)^2]}$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{4} ((-2)^2 + (-1)^2 + 1^2 + 2^2)}$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{4} (4 + 1 + 1 + 4)}$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{10}{4}}$$

$$\sigma = \sqrt{2.5} \approx 1.58$$

$$R = (\bar{x}, \bar{x}, \bar{x})$$

**cujas** coordenadas são a média dos valores que iniciamos com eles.

Um pouco de álgebra mostra que a distância entre  $P$  e  $R$  (que é o mesmo que a distância entre  $P$  e a linha  $L$ ) é dado por  $\sigma\sqrt{3}$ . Uma fórmula análoga (com 3 trocado por  $N$ ) é também válida para uma população de  $N$  valores; então temos de trabalhar no  $\mathbf{R}^N$ .

No mínimo 50% dos valores estão dentro de 1.41 desvio padrões da média.

No mínimo 75% dos valores estão dentro de 2 desvio padrões da média.

No mínimo 89% dos valores estão dentro de 3 desvio padrões da média.

No mínimo 94% dos valores estão dentro de 4 desvio padrões da média.

No mínimo 96% dos valores estão dentro de 5 desvio padrões da média.

No mínimo 97% dos valores estão dentro de 6 desvio padrões da média.

No mínimo 98% dos valores estão dentro de 7 desvio padrões da média.

No mínimo  $(1 - 1/k^2) \times 100\%$  dos valores estão dentro de  $k$  desvio padrões da média.

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

$$r = \bar{x}.$$

$$\sigma = \sqrt{\left(\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i^2\right) - \bar{x}^2} = \sqrt{\left(\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i^2\right) - \left(\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i\right)^2} = \frac{1}{N} \sqrt{N \left(\sum_{i=1}^N x_i^2\right) - \left(\sum_{i=1}^N x_i\right)^2}$$

$$\sigma = \frac{1}{s_0} \sqrt{s_0 s_2 - s_1^2}$$

$$s_j = \sum_{k=1}^N x_k^j.$$

$$s = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N x_i^2 - N\bar{x}^2}{N-1}}.$$

$$s = \sqrt{\frac{N \sum_{i=1}^N x_i^2 - \left(\sum_{i=1}^N x_i\right)^2}{N(N-1)}}.$$