

Módulo | Análise de Dados: Fundamentos de Estatística

Caderno de Aula

Professor André Perez

Tópicos

- 1. Média e Variância;
- 2. Ordem e Posição;
- 3. Correlação.

Aulas

O. Abordagens estatísticas

- **Descritiva**: foco no passado para entender o **presente**.
- **Preditiva**: foca no passado para inferir o futuro.

0.1. Dados

Neste módulo, vamos utilizar dados sobre o salário mensal em dólares americados de jogadores da NBA em 2020. O conjunto de dados está neste link e foi inspirado num conjunto de dados do Kaggle, presente neste link.

Download

• Manipulação

Vamos ler o arquivo wage.csv com ajuda do Pandas e converter a coluna de interesse do *dataframe* para um *array* NumPy.

```
In [ ]:
         import numpy as np
         import pandas as pd
         import seaborn as sns
In [ ]:
         wage_df = pd.read_csv('wage.csv')
         wage df.head()
In []:
         wage_array = np.array(wage_df['wage'].astype('int').to_list())
         print(wage_array[0:5])
In [ ]:
         with sns.axes_style('whitegrid'):
           grafico = sns.histplot(
               data=wage array,
               binwidth=100 * 1000
           grafico.set(
               title='Distribuição de Salário Mensal da NBA em 2020',
               xlabel='Salário Mensal (USD)',
               ylabel='Contagem'
           );
```

1. Média e Variância

1.1. População e amostra

População é um subconjunto composto por **todos** os elementos de um conjunto. Já a **amostra** é um subconjunto composto por uma **fração** dos elementos de um conjunto. O processo de extrair uma amostra de uma população é chamado de **amostragem**. A amostragem é um processo muitas vezes necessário devido a impraticidade do acesso a toda a população (tempo, recursos, etc.).

Exemplo:

A cidade de São Paulo possuía **8.986.687** de eleitores aptos a votar nas eleições municipais de 2020, segundo o tribunal regional eleitoral do estado. (link). Contudo, o Datafolha fez uma pesquisa de intenção de voto com apenas **1.512** (0.017% do toal) na cidade de São Paulo com 95% de nível de confiança. (link).

• Exemplo:

```
In [ ]:
len(wage_array)
```

1.2. Média

A média (\$\textbf{x}_m\$) é o valor médio ou média aritmética dos elementos (\$x_i\$) um conjunto (\$\textbf{x}\$). É definido como a soma dos valores dos elementos divido pelo quantidade dos elementos do conjunto (\$n\$). Quanto maior for o número de elementos de uma amostra, mais próxima a **média amostral** será da **média populacional**.

```
\textstyle \star = \frac{i=1}^{n} x_i}{n}
```

Exemplo:

```
In [ ]:
    np.mean(wage_array) # em USD
```

1.3. Variância

A variância (\$\sigma^{2}\$) é uma métrica de dispersão representada pelo quadrado do desvio médio dos elementos (\$x_i\$) de um conjunto da sua média (\$\textbf{x}_m\$). É definida como a média da soma dos quadrados da diferença dos valores dos elementos de um conjunto da sua média, corrigidos por um fator amostral.

Nota: Elevar ao quadrado as diferenças evitam que valores negativos impactem a soma.

```
\sigma^{2} = \frac{i=1}^{n} (x_i-x_m)^{2}}{n-1}
```

Exemplo:

```
In [ ]:
    np.var(wage_array) # em USD<sup>2</sup>
```

1.4. Desvio Padrão

O desvio padrão (\$\sigma\$) é uma métrica de dispersão representada pela raiz quadrada da variância. Possuí a mesma dimensão da média.

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

Exemplo:

2. Ordem e posição

2.1. Medição Posicional

As métricas posicionais assumem que os elementos de um conjunto estejam **ordenados** do menor para o maior valor. São muito utilizados pois são mais resilientes a distorção (*skewness*) da distribuição dos valores dos elementos do conjunto.

2.2. Mediana

A mediana é o valor do elemento central de um conjunto ordenado. Quando a quantidade de elementos é par, a mediana é a média dos seus valores. Passa a ideia do valor dos **elementos mais comuns** do conjunto.

```
In [ ]:
    np.median(wage_array)
```

2.3. Quartil

Quartil é o valor de corte de uma divisão dos elementos de um conjunto. Os quartis que dividem os elementos em 25%, 50% e 75% possuem nomes especiais: primeiro quartil, segundo quartil (mediana) e terceiro quartil, respectivamente. Passam a ideia da **distribuição dos valores dos elementos** do conjunto.

```
In []: q1 = np.quantile(wage_array, 0.25) # primeiro quartil ou 25%
    print(q1)

In []: q2 = np.quantile(wage_array, 0.50) # segundo quartil ou 50% ou mediana
    print(q2)

In []: q3 = np.quantile(wage_array, 0.75) # terceiro quartil ou 75%
    print(q3)

In []: iqr = q3 - q1
    print(iqr)
```

2.4. Boxplot

Gráfico de distribuição que utiliza as métricas posicionais **mediana** e os **quartis**. O gráfico é divido na caixa ou *box*, bigodes ou *whiskers* e os pontos fora da curva ou *outliers*.

Box

Apresenta a maior concentração de dados, é definido com o intervalo entre o primeiro e o terceiro quartil, o chamado intervalo entre quartis (IQR). Trás ainda a mediana ou segundo quartil. São representados por uma caixa.

Whiskers

Apresentam a dispersão dos dados, são geralmente definidos como Q1 - 1.5 * IQR (inferior) e Q3 + 1.5 * IQR (superior). São conhecidos como mínimo e máximo valores, excluindo os *outliers*. São representados por linhas verticais.

Outliers

Os famosos pontos fora da curva, são definidos como qualquer valor abaixo ou acima dos *whiskers*. São representados por pontos.

Exemplo:

As métricas aritméticas (em USD) são:

Média: 762.359,61

• **Desvio Padrão**: 865.126,89

Já as métricas posicionais (em USD) são:

Mediana: 339.000,00
1º Quartil: 165.079,00
3º Quartil: 1.007.752,00

Vamos gerar um gráfico boxplot como o pacote Seaborn:

```
In []:
    with sns.axes_style('whitegrid'):
        grafico = sns.boxplot(x=wage_array)
        grafico.set(
            title='Distribuição de Salário Mensal da NBA em 2020',
            xlabel='Salário Mensal (USD)'
    );
```

Algumas conclusões:

Métricas **aritméticas** são de simples interpretação mas exigem dados relativamente simétricos para serem representativos.

Métricas **posicionais** menos interpretáveis mas são mais genéricas com relação a distribuição dos dados.

3. Correlação

Correlação são métricas que medem a dependência estatística entre conjuntos de dados, correlações estas que podem ser **causais** ou não.

• Exemplo:

Sobe o preço do dólar, sobe o preço de insumos importados, sobre o preço dos produtos, logo, sobe a inflação.

3.1. Coeficiente de Correlação de Pearson

O coeficiente de correlação de Pearson (\$\textbf{r}_{xy}\$) resume a correlação linear entre dois conjuntos de dados em um único número entre -1 e 1, sendo que:

- \$\textbf{r}_{xy} < 0 \$, enquanto **x** cresce, **y** decresce;
- \$\textbf{r}_{xy} = 0 \$, não há relação entre x e y;
- \$\textbf{r}_{xy} > 0 \$, enquanto **x** cresce, **y** cresce.

```
\t xy = \frac{i=1}^{n} (x_i-x_m)(y_i-y_m) \\ (x_i-x_m)^{2}\right) \\ xy = \frac{i=1}^{n} (x_i-x_m)^{2}\right) \\ xy = \frac{i=1}^{n} (x_i-x_m)^{2}\right) \\ xy = \frac{i=1}^{n} (y_i-y_m)^{2}}
```

Exemplo:

```
In [ ]:
         %%writefile nba.csv
         height; weight; wage
         2.01;86.2;17150000
         1.93;106.1;898310
         2.11;120.2;9881598
         1.88;85.7;15643750
         1.88;84.8;2875000
         2.11;106.1;2376840
         1.98;86.6;2625717
         2.08;104.3;37199000
         2.03;117.9;28942830
         1.83;81.6;522738
In [ ]:
         df = pd.read csv('nba.csv', sep=';')
In [ ]:
         df.head()
In [ ]:
         height_array = np.array(df['height'].to_list())
         weight_array = np.array(df['weight'].to_list())
         wage_array = np.array(df['wage'].to_list())
In [ ]:
         weight_array
```

• Peso e altura

Peso e salário

• Altura e salário