

UNIVERSIDADE VEIGA DE ALMEIDA

CAMILE PIMENTA MONTEIRO - 1240201525

GABRIEL NATHAN DOS SANTOS PIRES - 1230118841

ITALLO VIDAL - 1230114462

LEONARDO PATROCINIO SILVA - S

A1 – ANÁLISE DE NEGÓCIOS COM USO DE BIG DATA

RIO DE JANEIRO - RJ

CAMILE PIMENTA MONTEIRO - 1240201525

GABRIEL NATHAN DOS SANTOS PIRES - 1230118841 ITALLO VIDAL - 1230114462 LEONARDO PATROCINIO SILVA - 1230206925

A1 – Análise De Negócios Com Uso De Big Data

Trabalho apresentado à Universidade Veiga de Almeida como requisito para a disciplina de Análise de Negócios com Uso de Big Data.

Orientador(a): Denis Gonçalves Cople

RESUMO

Este estudo aplicou técnicas de análise de big data em uma base com dados de idade, gênero,

escolaridade, cargo, tempo de experiência e salário. Os resultados permitem observar

tendências salariais de acordo com características individuais e profissionais, revelando

correlações relevantes entre nível educacional, experiência e remuneração. A análise fornece

evidências que podem apoiar tomadas de decisão em políticas de recursos humanos, gestão de

carreiras e estudos sobre equidade salarial.

Palavras-chave: Big Data; Análise de dados; Salário; Escolaridade.

ABSTRACT

This study applied big data analysis techniques to a database containing data on age, gender, education, position, experience, and salary. The results allow us to observe salary trends according to individual and professional characteristics, revealing relevant correlations between educational level, experience, and compensation. The analysis provides evidence that can support decision-making in human resources policies, career management, and studies on pay equity.

Keywords: Big Data; Data Analysis; Salary; Education.

LISTA DE FIGURAS

| Figura 1 - Trecho de código de extração dos dados | 9 |
|--|----|
| Figura 2 - Trecho de código para transformação dos dados | 9 |
| Figura 3 - Trecho de código para carregamento dos dados | 10 |
| Figura 4 - Salário médio por faixa etária. | 11 |
| Figura 5 - Quantidade de Pessoas por Emprego com educação: Bachelor's Degree | 11 |
| Figura 6 - Quantidade de Pessoas por Emprego com educação: PhD | 12 |
| Figura 7 - Quantidade de Pessoas por Emprego com educação: High School | 12 |
| Figura 8 - Quantidade de Pessoas por Emprego com educação: Master's | 12 |
| Figura 9 - Distribuição por gênero com educação: Bachelor's Degree | 13 |
| Figura 10 - Distribuição por gênero com educação: High School | 13 |
| Figura 11 - Distribuição por gênero com educação: Master's Degree | 13 |
| Figura 12 - Distribuição por gênero com educação: PhD | 14 |
| Figura 13 - Salário Médio dos Empregos de Nível PHD | 14 |
| Figura 14 - Salário Médio dos Empregos de Nível Mestrado | 15 |
| Figura 15 - Salário Médio dos Empregos de Nível Bacharelado | 15 |
| Figura 16 - Salário Médio dos Empregos de Nível Bacharelado. | 16 |

LISTA DE ABREVIATURAS E SIGLAS

ETL Extract, Transform, Load (Extrair, Transformar, Carregar)

CSV Comma-Separated Values (Valores Separados por Vírgulas)

SUMÁRIO

| 1. INTRODUÇÃO | 7 |
|--|----|
| 2. DESCRIÇÃO DA FONTE DE DADOS | 8 |
| 3. AÇÕES DE ETL | 9 |
| 4. GRÁFICOS E RESULTADOS ESTATÍSTICOS | 11 |
| 4.1. Salário médio por idade | 11 |
| 4.2. Quantidade de pessoas por Emprego por nível de educação | 11 |
| 4.3. Quantidade de pessoas por Gênero em nível de educação | 13 |
| 4.4. Salário médio por cargo em nível de educação | 14 |
| REFERÊNCIAS | 15 |

1. INTRODUÇÃO

O presente trabalho realiza uma análise exploratória de dados sobre características profissionais e salariais de indivíduos. A base de conhecimento utilizada contém informações referentes à idade (Age), gênero (Gender), nível educacional (Education Level), cargo ocupado (Job Title), tempo de experiência (Years of Experience) e remuneração (Salary). O Objetivo é identificar padrões e relações entre variáveis demográficas, formação acadêmica, trajetória profissional e salários, fornecendo insumos para compreender como diferentes fatores influenciam a remuneração no mercado de trabalho.

2. DESCRIÇÃO DA FONTE DE DADOS

2.1. Objetivo

A base de dados tem como finalidade permitir a análise de fatores que influenciam a remuneração de profissionais, considerando aspectos demográficos e acadêmicos. O conjunto de informações possibilita explorar correlações entre idade, gênero, nível de escolaridade, experiência profissional e salários.

2.2. Domínio

Os dados estão inseridos no domínio de recursos humanos e mercado de trabalho, sendo aplicáveis a estudos sobre desenvolvimento profissional, gestão de pessoas e políticas de equidade salarial.

2.3. Origem

A base utilizada foi disponibilizada para fins acadêmicos, contendo dados estruturados com as seguintes variáveis:

• Age: idade do indivíduo

• Gender: gênero declarado

• Education Level: nível de escolaridade alcançado

• Job Title: cargo ocupado

• Years of Experience: anos de experiência profissional

• Salary: remuneração correspondente

2.4. Endereços

O conjunto de dados foi fornecido em formato digital (.csv) acessado localmente no ambiente de desenvolvimento para aplicação dos processos de ETL e posterior estatística.

3. AÇÕES DE ETL

3.1. Extract

Neste trecho fazemos a coleta de dados.

Figura 1 - Trecho de código de extração dos dados

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

def import_csv():
    print("Importando CSV")
    try:
        csv = pd.read_csv("csv/dataset.csv")
        print("CSV Importado com sucesso.")
    return csv

except Exception as e:
    print("Ocorreu um erro ao importar o csv.", e)
```

Fonte: Autor, 2025.

3.2. Transform

Neste trecho fazemos o mapeamento das colunas do dataset para a análise de dados, devido a discrepâncias na forma como estão escritas ou significados ambíguos.

Figura 2 - Trecho de código para transformação dos dados

```
def map_education_levels(dataset):

# mapeando os dados de educacao que possuem mesmo significado
map_education_levels = {

"Master's: "Master's Degree",
"Master's Degree": "Master's Degree",
"Bachelor's": "Bachelor's Degree",
"Bachelor's Degree": "Bachelor's Degree",
"phD": "PhD",
"phD": "PhD"

# seleciona a coluna 'Education Level' e modifica a coluna 'Education Level' com os novos valores mapeados
dataset['Education Level'] = dataset['Education Level'].replace(map_education_levels)

return dataset
```

3.3. Load

Este trecho apresenta as opções de carregamento de dados e, por fim, salva os dados no diretório "outputs/".

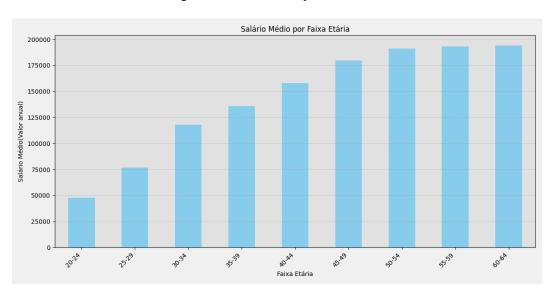
Figura 3 - Trecho de código para carregamento dos dados

```
import os
from time import sleep
import pandas αs pd
from utils.map_education_levels import map_education_levels
from utils.clear_terminal import clear_terminal
from utils.menu import menu
from utils.education_and_job import analyze_education_vs_job
from utils.import_csv import import_csv
from utils.gender_and_education import analyze_gender_and_education
from utils.salary_by_age import salary_by_age
if __name__ == "__main__":
    dataset: pd.DataFrame = map_education_levels(import_csv())
    while True:
        clear_terminal()
        menu()
        option = input("0 que deseja fazer? ")
        clear_terminal()
        match option:
            case "1":
                salary_by_age(dataset)
            case "2":
                analyze_education_vs_job(dataset)
            case "3":
                analyze_gender_and_education(dataset)
            case "4":
                print("[4] Em desenvolvimento...")
            case "0":
                print("Saindo...")
                break
                print("Opção inválida. Tente novamente.")
                continue
        sleep(2)
```

4. GRÁFICOS E RESULTADOS ESTATÍSTICOS

4.1. Salário médio por idade

Figura 4 - Salário médio por faixa etária



Fonte: Autor, 2025.

4.2. Quantidade de pessoas por Emprego por nível de educação

Figura 5 - Quantidade de Pessoas por Emprego com educação: Bachelor's Degree

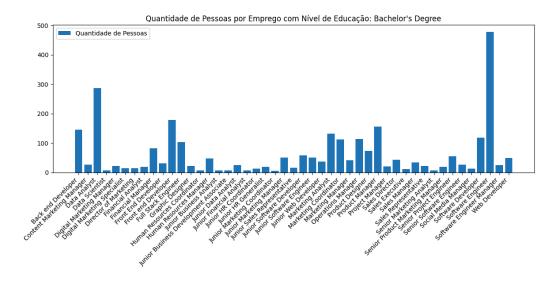


Figura 6 - Quantidade de Pessoas por Emprego com educação: PhD

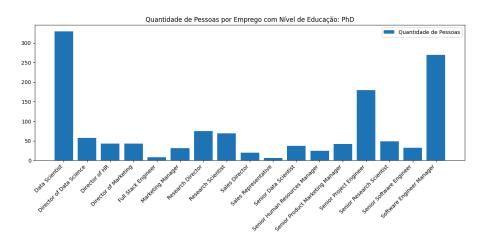
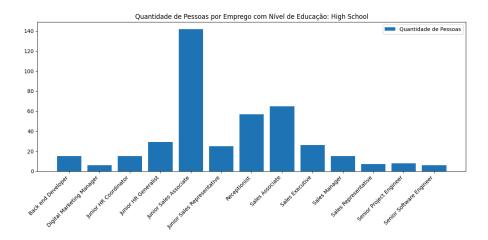
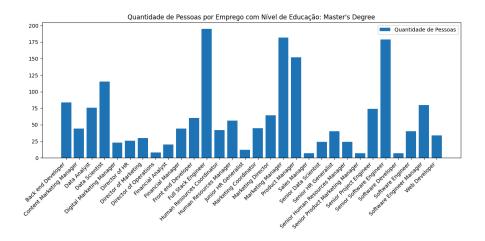


Figura 7 - Quantidade de Pessoas por Emprego com educação: High School



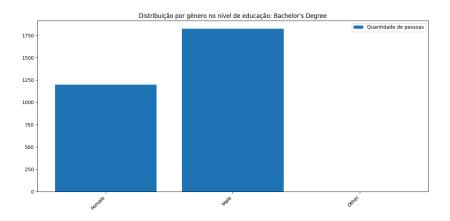
Fonte: Autor, 2025.

Figura 8 - Quantidade de Pessoas por Emprego com educação: Master's



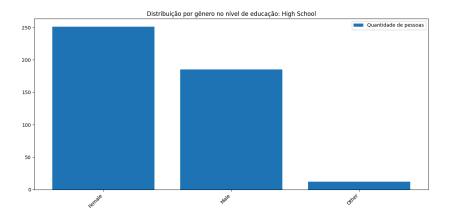
4.3. Quantidade de pessoas por Gênero em nível de educação

Figura 9 - Distribuição por gênero com educação: Bachelor's Degree



Fonte: Autor, 2025.

Figura 10 - Distribuição por gênero com educação: High School



Fonte: Autor, 2025.

Figura 11 - Distribuição por gênero com educação: Master's Degree

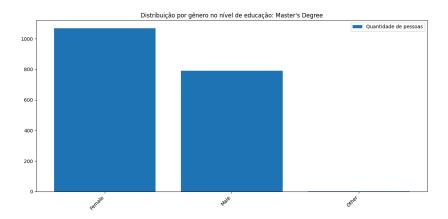


Figura 12 - Distribuição por gênero com educação: PhD

4.4. Salário Médio por Cargo em cada Nível de Educação

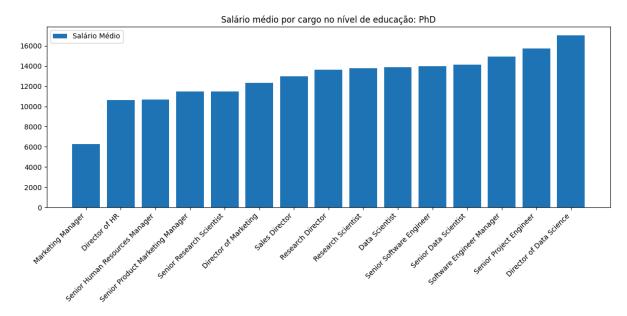


Figura 13 - Salário Médio dos Empregos de Nível PHD

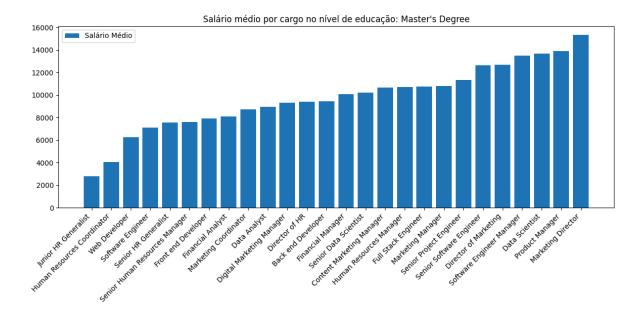


Figura 14 - Salário Médio dos Empregos de Nível Mestrado

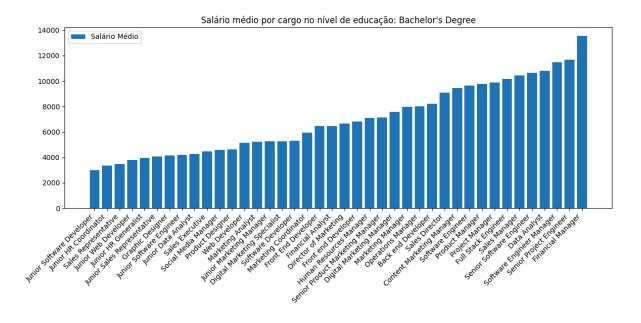


Figura 15 - Salário Médio dos Empregos de Nível Bacharelado

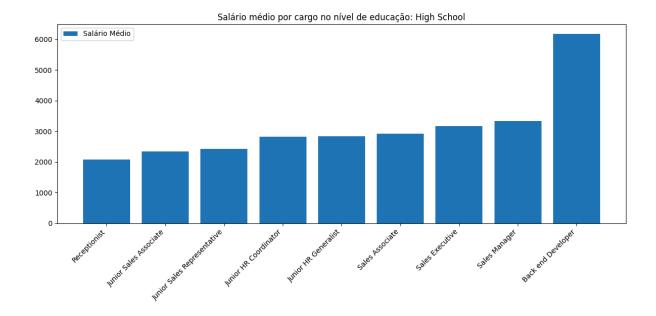


Figura 16 - Salário Médio dos Empregos de Nível Escolar

5. CONCLUSÃO

A análise mostrou que idade, nível educacional, gênero e anos de experiência possuem impacto direto ou indireto na remuneração. Observou-se que maior escolaridade e maior tempo de experiência tendem a estar associados a salários mais altos, enquanto diferenças relacionadas a gênero e escolaridade evidenciam possíveis desigualdades no mercado de trabalho. Assim, os resultados reforçam a relevância de aplicar técnicas de big data para identificar padrões salariais e apoiar decisões em políticas de desenvolvimento profissional e equidade.

REFERÊNCIAS

W3SCHOOLS. **Pandas Tutorial**. Disponível em:

<www.w3schools.com/python/pandas/default.asp>. Acesso em: 18 set. 2025.

MATPLOTLIB. **Tutorials**. Disponível em:

https://matplotlib.org/stable/tutorials/index.html>. Acesso em: 18 set. 2025.

W3SCHOOLS. Matplotlib Tutorial. Disponível em:

https://www.w3schools.com/python/matplotlib_intro.asp. Acesso em: 18 set. 2025.