

# Projeto Final : Grafos do Recife + Comparação de Algoritmos

**Python 3.11+.** Proibido usar libs que já implementem os algoritmos (ex.: networkx, igraph, graph-tool) para **BFS/DFS/Dijkstra/Bellman-Ford**. Pode usar pandas (IO), argparse, heapq, dataclasses, typing, matplotlib/plotly/pyvis/streamlit apenas para visualização/UX.

## Entrega (GitHub obrigatório)

- Subam todo o projeto em um **repositório GitHub** e entreguem **apenas o link** no Classroom.
- Incluam: código, datasets, **README** com instruções e **PDF** (manual + técnica).

## Estrutura de pastas (obrigatória)

```
projeto-grafos/
├── README.md
├── requirements.txt (ou pyproject.toml)
├── data/
│   ├── bairros_recife.csv           # (arquivo enviado)
│   ├── adjacências_bairros.csv      # vocês constroem (ver Parte 1)
│   ├── enderecos.csv                # vocês constroem (Parte 1)
│   └── dataset_parte2/              # dataset maior (Parte 2)
├── out/                             # saídas (.json/.html/.png)
│   └── .gitkeep
├── src/
│   ├── cli.py
│   ├── solve.py
│   └── graphs/
│       └── io.py                    # carregar/validar e "derreter" o CSV
fornecido
├── graph.py                         # estrutura: lista de adjacência
├── algorithms.py                    # BFS, DFS, Dijkstra, Bellman-Ford
(implementação própria)
├── viz.py                           # (bônus) visualizações/UX
└── tests/                           # (obrigatórios, mínimos)
    ├── test_bfs.py
    ├── test_dfs.py
    ├── test_dijkstra.py
    └── test_bellman_ford.py
```

# PARTE 1

## Grafo dos Bairros do Recife

### O que há no CSV

O arquivo tem **colunas com rótulos “1.1” a “6.3”** contendo nomes de bairros agrupados por **microrregiões** (grupos de bairros). Seu primeiro passo é “**derreter**” (unpivot/melt) todas as colunas para obter uma **lista única de bairros** (nós do grafo) e um **mapeamento bairro → microrregião**.

Resultado esperado deste passo:

- `bairros_unique.csv: bairro, microrregiao`
- **Lista de nós** normalizada (sem duplicatas, com acentuação padronizada).

### 1) NÓS: bairros do Recife

- Crie um **grafo rotulado** onde **cada nó é um bairro**.
- O **rótulo** do nó é o nome do bairro (ex.: “Boa Viagem”, “Nova Descoberta”, ...).
- **Observação:** “Setúbal” **não** aparece como bairro no CSV (é sub-bairro de Boa Viagem). Para todas as tarefas que citam **Setúbal**, **tratem como “Boa Viagem (Setúbal)”** e considerem o nó **Boa Viagem**.

### 2) ARESTAS (interconexões): vocês constroem

O CSV **não** traz as conexões explícitas. Cada grupo deve criar **um arquivo** `data/adjacencias_bairros.csv` com **as arestas entre bairros**, baseado em **interconexões reais por logradouros/limites**.

**Formato obrigatório de `adjacencias_bairros.csv`:**

```
bairro_origem,bairro_destino,logradouro,observacao,peso
Boa Viagem,Ipsep,Av. Boa Viagem,"acesso via viaduto X",1.0
Boa Viagem,Imbiribeira,Av. Domingos Ferreira,,1.0
Boa Viagem,Pina,Ponte Y,,1.0
Boa Viagem,Setúbal,Rua Baltazar Passos,"sub-bairro de BV",1.0
...
```

- Grafo **não-direcionado** (salvem apenas uma linha por par; o sistema espelha).
- **logradouro** e **observacao** são livres, mas **valorizam** a entrega.
- **peso**: ver Seção 5 (definam e **documentem** sua régua de pesos).

### 3) Métricas globais e por grupo

Calculem (sempre com base no **grafo dos bairros**):

**Definições:**

- **Ordem** =  $|V|$  (número de nós/bairros)
- **Tamanho** =  $|E|$  (número de arestas/interconexões)
- **Densidade** (grafo **não-direcionado**):

$$densidade = \frac{2 |E|}{|V| (|V| - 1)}$$

Se  $|V| < 2$ , densidade = 0.

**Peçam e entreguem:**

1. **Cidade do Recife (grafo completo):** ordem, tamanho, densidade.
2. **Microrregiões (subgrafos induzidos):** para **cada microrregião** (ex.: colunas 1.\*, 2.\*, ..., 6.\*), calculem ordem, tamanho e densidade **no subgrafo** apenas com seus bairros e as arestas entre eles.
3. **Ego-subrede por bairro (“ruas dos bairros”):** para cada bairro  $v$ , considerem a **ego-network**  $v \cup N(v)$  e calculem **ordem/tamanho/densidade**. Isso aproxima a ideia de “ruas do bairro” conectando aos vizinhos. Entreguem uma **tabela** com: bairro, grau, ordem\_ego, tamanho\_ego, densidade\_ego.

Arquivos de saída (obrigatórios):

- out/recife\_global.json (ordem, tamanho, densidade)
- out/microrregioes.json (lista com métricas por microrregião)
- out/ego\_bairro.csv (tabela completa por bairro)

### 4) Graus e rankings

- **Lista de graus:** out/graus.csv  $\rightarrow$  bairro, grau (grau = n° de interconexões).
- **Bairro mais denso:** o **maior densidade\_ego** na tabela da Seção 3.3.
- **Bairro com maior grau:**  $\text{argmax grau}$ .

### 5) Pesos das arestas (definição criativa e consistente)

Para calcular **distância** (Seção 6) com **Dijkstra**, definam **pesos** para as arestas do grafo. Exemplos (escolham, combinem e **documentem** no PDF):

- **Peso=1** para toda interconexão (distância topológica).
- **Categoria de via** (*menor é melhor*):

- avenida: 1.0
- coletora: 1.5
- local: 2.0
- **Penalidades:** travessia de ponte/túnel (+0.5), semáforos (+0.2 por conjunto), horário de pico (+ $\alpha$ ).
- **Fórmula composta:**  $\text{peso} = \alpha \cdot \text{categoria} + \beta \cdot \text{penalidades}$ , com  $\alpha, \beta > 0$ .

Gravem esses pesos em `adjacencias_bairros.csv` (coluna `peso`). **Não usem pesos negativos aqui; BF fica para a Parte 2.**

## 6) Distância entre endereços X e Y

1. Criem `data/enderecos.csv` com **pelo menos 5 pares** de endereços reais do Recife (X,Y) e a classificação manual do **bairro** correspondente (`bairro_X`, `bairro_Y`).
2. Para cada par (X,Y), calculem **custo** e **percurso** no grafo de bairros usando **Dijkstra** (pesos da Seção 5).
3. Gerem:
  - `out/distancias_enderecos.csv:`  
`X,Y,bairro_X,bairro_Y,custo,caminho`
  - Para **um par obrigatório**: “Nova Descoberta → Setúbal” (*usem o nó Boa Viagem (Setúbal)*) e salvem também `out/percurso_nova_descoberta_setubal.json` com o caminho.
  -

## 7) Transforme o percurso em árvore e mostre

- A partir do caminho “Nova Descoberta → Boa Viagem (Setúbal)”, construam a **árvore de caminho** (um subgrafo com as arestas do percurso) e **exportem** uma visualização:
  - `out/arvore_percurso.html` (**interativa**, ex.: `pyvis/plotly`) **ou**
  - `out/arvore_percurso.png` (**estática**, ex.: `matplotlib`).

**Requisito:** destacar o caminho (cor, espessura) e mostrar **rótulos dos bairros**.

## 8) Explorações e visualizações analíticas

Use os **conceitos de aula** para criar **no mínimo 3** visualizações/insights adicionais (salvem em `out/`), por exemplo:

- **Mapa de cores por grau** do bairro (mais conexões = cor mais intensa).
- **Ranking** de densidade de ego-subrede por microrregião (barra).
- **Subgrafo** dos 10 bairros com maior grau (graph view).
- **Distribuição** dos graus (histograma).
- **Árvore BFS** a partir de um polo (ex.: “Boa Vista”) para visualizar camadas (níveis).

**Entreguem as imagens/HTML + uma nota analítica curta justificando o que cada visualização revela.**

## 9) Apresentação interativa do grafo

- Entreguem um **HTML interativo** (ex.: pyvis) com:
  - **Tooltip** por bairro (grau, microrregião, densidade\_ego),
  - Caixa de busca por bairro,
  - Botão/legenda para **realçar** o caminho “Nova Descoberta → Boa Viagem (Setúbal)”.

Arquivo: out/grafico\_interativo.html.

## PARTE 2

# Dataset Maior e Comparação de Algoritmos

Escolham um **dataset maior** de grafos (rede de transporte, coautoria, dependências, etc.). Construam o grafo **sem** libs de algoritmos prontos e comparem **BFS, DFS, Dijkstra e Bellman–Ford** em **corretude e desempenho**. Dataset Parte 2 preferencial: **até ~200k arestas**. Se maior, justifiquem e mostrem amostragens/estratégias

### Obrigatório:

1. Descrever o dataset ( $|V|$ ,  $|E|$ , tipo: dirigido/ponderado, distribuição de graus).
2. Implementar e **rodar**:
  - **BFS/DFS** a partir de  $\geq 3$  fontes distintas (relatar ordem/camadas/ciclos).
  - **Dijkstra** com **pesos  $\geq 0$**  ( $\geq 5$  pares origem-destino).
  - **Bellman–Ford** com ao menos **um caso com peso negativo** (e **sem** ciclo negativo) e **um com ciclo negativo** (detectado).
3. **Métricas de desempenho**: tempo e (opcional) memória por algoritmo/tarefa (tabela out/parte2\_report.json).
4. Visualização: pelo menos **uma** (ex.: amostra do grafo, distribuição de graus, heatmap de distâncias).
5. Discussão crítica: **quando/por que** cada algoritmo é mais adequado; limites do seu design de pesos.

## Como executar

Exemplos (vocês implementam a orquestração em src/cli.py/src/solve.py):

```
# PARTE 1 (grafo dos bairros)
python -m src.cli --dataset ./data/bairros_recife.csv --alg BFS --
source "Boa Viagem" --out ./out/
python -m src.cli --dataset ./data/bairros_recife.csv --alg DIJKSTRA -
-source "Nova Descoberta" --target "Boa Viagem" --out ./out/
python -m src.cli --dataset ./data/bairros_recife.csv --interactive --
out ./out/
```

```
# PARTE 2 (dataset maior)
python -m src.cli --dataset ./data/dataset_parte2/ --alg DIJKSTRA --
source A --target Z --out ./out/
```

## Saídas obrigatórias (resumo)

- out/recife\_global.json, out/microrregioes.json, out/ego\_bairro.csv, out/graus.csv
- out/distancias\_enderecos.csv, out/percurso\_nova\_descoberta\_setubal.json, out/arvore\_percurso.html|png
- out/grafo\_interativo.html
- out/parte2\_report.json (tabela com tempos/pares/algoritmos)
- Visualizações adicionais em out/ (+ notas analíticas no PDF)

## Testes mínimos (pytest)

- **BFS**: níveis corretos em grafo pequeno.
- **DFS**: detecção de ciclo e classificação de arestas.
- **Dijkstra**: caminhos corretos com pesos  $\geq 0$ ; **recusar** dado com peso negativo.
- **Bellman–Ford**: (i) com pesos negativos **sem** ciclo negativo  $\rightarrow$  distâncias corretas; (ii) com **ciclo negativo**  $\rightarrow$  flag.

## O que vai ser avaliado (10,0 pts + bônus)

1. **Parte 1 : Dados do Recife** (qualidade técnica e completude) : **3,0 PONTOS**
  - Nós/arestas, métricas (global, microrregiões, ego), graus e rankings.
  - Distâncias (endereços), percurso Nova Descoberta  $\rightarrow$  Boa Viagem (Setúbal), árvore do percurso.
  - Visualizações analíticas + grafo interativo.
2. **Parte 2 : Dataset maior e comparação** : **3,0 PONTOS**
  - Execução correta dos 4 algoritmos; casos cobrindo pesos negativos e ciclo negativo (BF).
  - Métricas de desempenho + discussão crítica.
3. **Apresentação**: Participação nas reuniões de acompanhamento, apresentação e comprometimento com o projeto : **2,0 PONTOS**
4. **Qualidade do código, organização, testes, README e PDF** - **2,0 PONTOS**

**Bônus Visual/UX**: até +1,0 (sem ultrapassar 10) por experiência interativa caprichada (filtros, busca, destaque de caminhos, camadas por microrregião, etc.).

## Observações e dicas importantes

- **Padronização de nomes:** cuidem de acentos/variações (“Setúbal” como sub-bairro de **Boa Viagem**).
- **Pesos:** escolham **uma régua clara** e mantenham **consistência**; evitem pesos negativos na Parte 1.
- **Documentem** tudo no PDF: como obtiveram as interconexões (fontes/justificativas), fórmula de peso, limitações.
- **Interatividade:** `pyvis` é simples para HTML; `streamlit` é ótimo para appzinho (carregar dataset, escolher algoritmo, ver resultados).
- **Sem libs de algoritmo:** toda lógica de BFS/DFS/Dijkstra/BF deve ser **implementação própria** (ok usar `heapq` em Dijkstra).
- **Setúbal:** tratem como nó **“Boa Viagem (Setúbal)”** nas saídas e visualizações.