

JIMP2 cz.2 Java

Dokumentacja Końcowa

Mateusz Mołęda oraz Zenon Nakamura

2 czerwca 2025

Spis treści

1	Wprowadzenie	3
1.1	Główne funkcjonalności	3
2	Architektura Systemu	4
2.1	Struktura pakietów	4
2.2	Diagram klas UML	4
3	Reprezentacja Danych	5
3.1	Format CSR (Compressed Sparse Row)	5
3.2	Klasa Graph	5
3.3	Klasa Partition	6
4	Interfejs Użytkownika	8
4.1	Główne okno aplikacji (MainFrame)	8
4.2	Panel narzędziowy (ToolPanel)	8
4.3	Panel wizualizacji grafu (GraphPanel)	9
5	Algorytmy Podziału Grafu	12
5.1	Strategie inicjalizacji	12
5.2	Algorytm Kernighana-Lina	12
5.3	Algorytm hybrydowy	12
6	Formaty Plików	15
6.1	Format 1: Tekstowy CSR z macierzą sąsiedztwa	15
6.2	Format 2: CSRRG (Compressed Sparse Row Row Graph)	15
6.3	Format 3: Proste przypisanie tekstowe	16
6.4	Format 4: Proste przypisanie binarne	16

7	Przepływ Pracy w Aplikacji	16
7.1	Wczytywanie grafu	16
7.2	Partycjonowanie grafu	18
8	Wydajność i Optymalizacje	19
8.1	Optymalizacje algorytmiczne	19
8.2	Optymalizacje interfejsu	19
9	Obsługa Błędów	19
9.1	Walidacja danych wejściowych	19
9.2	Komunikaty błędów	20
10	Instrukcja Użytkowania	20
10.1	Wymagania systemowe	20
10.2	Kompilacja i uruchomienie	20
10.2.1	Linux/macOS	20
10.2.2	Windows	20
10.2.3	VS Code	20
10.3	Typowy scenariusz użycia	21
11	Rozszerzalność Systemu	21
11.1	Dodawanie nowych algorytmów	21
11.2	Wsparcie dla nowych formatów plików	22
12	Podsumowanie	22

1 Wprowadzenie

Graph Partitioner to aplikacja Java Swing do wizualizacji i partycjonowania grafów przy użyciu algorytmu Kernighana-Lina oraz algorytmu hybrydowego. System umożliwia wczytywanie grafów z różnych formatów plików, interaktywną wizualizację, konfigurację parametrów podziału oraz zapis wyników.

1.1 Główne funkcjonalności

1. Wczytywanie grafów z 4 różnych formatów:

- Tekstowy CSR z macierzą sąsiedztwa
- CSRRG (Compressed Sparse Row Row Graph)
- Proste przypisanie tekstowe
- Proste przypisanie binarne (format bitowy)

2. Algorytmy partycjonowania:

- Modulo
- Sekwencyjny
- Losowy
- DFS (Depth-First Search)
- Hybrydowy (automatycznie wybiera najlepszą strategię)

3. Optymalizacja przy użyciu algorytmu Kernighana-Lina

4. Interaktywna wizualizacja:

- Przeciąganie wierzchołków
- Zoom (kółko myszy)
- Pan (prawy przycisk myszy)
- Kolorowanie części

5. Zapis wyników w formatach:

- Tekstowy (macierz + przypisania)
- CSRRG

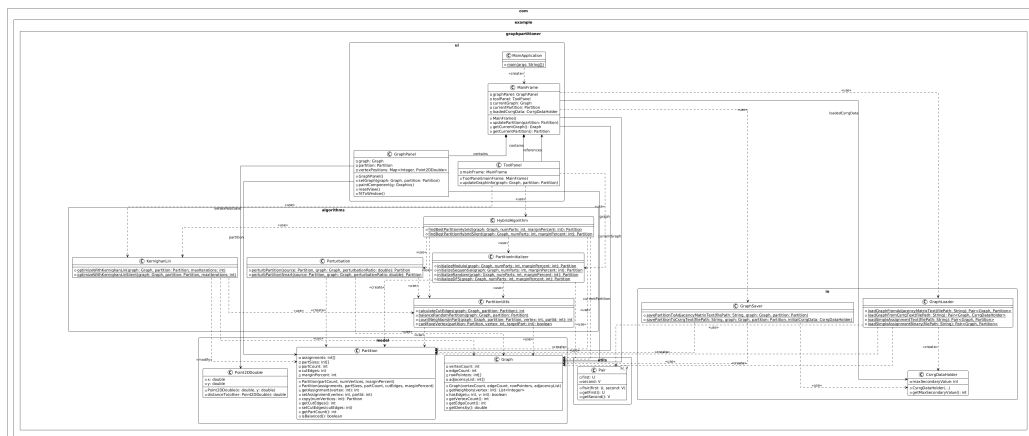
2 Architektura Systemu

2.1 Struktura pakietów

Projekt jest zorganizowany w następującej strukturze pakietów:

- `com.example.graphpartitioner` - pakiet główny
- `com.example.graphpartitioner.ui` - komponenty interfejsu użytkownika
- `com.example.graphpartitioner.model` - klasy modelu danych
- `com.example.graphpartitioner.io` - wczytywanie i zapis plików
- `com.example.graphpartitioner.algorithms` - algorytmy partycyjowania
- `com.example.graphpartitioner.utils` - klasy pomocnicze

2.2 Diagram klas UML



Rysunek 1: Diagram klas UML systemu Graph Partitioner

3 Reprezentacja Danych

3.1 Format CSR (Compressed Sparse Row)

Aplikacja wykorzystuje format CSR do efektywnej reprezentacji grafów rzadkich. Format ten składa się z dwóch tablic:

1. **rowPointers** - tablica wskaźników wierszy o rozmiarze $n + 1$ (gdzie n to liczba wierzchołków)
2. **adjacencyList** - spłaszczona lista sąsiedztwa zawierająca wszystkich sąsiadów

Dla wierzchołka v , jego sąsiedzi znajdują się w tablicy `adjacencyList` w zakresie indeksów:

$$\text{od } \text{rowPointers}[v] \text{ do } \text{rowPointers}[v + 1] - 1$$

3.2 Klasa Graph

```
1 package com.example.graphpartitioner.model;
2
3 import java.util.ArrayList;
4 import java.util.List;
5
6 public class Graph {
7     private final int vertexCount;
8     private final int edgeCount;
9     private final int[] rowPointers;
10    private final int[] adjacencyList;
11
12    public Graph(int vertexCount, int edgeCount,
13                int[] rowPointers, int[] adjacencyList) {
14        this.vertexCount = vertexCount;
15        this.edgeCount = edgeCount;
16        this.rowPointers = rowPointers;
17        this.adjacencyList = adjacencyList;
18    }
19
20    public List<Integer> getNeighbors(int vertex) {
21        if (vertex < 0 || vertex >= vertexCount) {
22            return new ArrayList<>();
23        }
24
25        List<Integer> neighbors = new ArrayList<>();
26        int start = rowPointers[vertex];
```

```

27         int end = rowPointers[vertex + 1];
28
29         for (int i = start; i < end; i++) {
30             neighbors.add(adjacencyList[i]);
31         }
32
33         return neighbors;
34     }
35
36     public double getDensity() {
37         if (vertexCount <= 1) {
38             return 0.0;
39         }
40         double maxEdges = (double) vertexCount * (vertexCount
41             - 1) / 2.0;
42         return edgeCount / maxEdges;
43     }

```

Listing 1: Implementacja klasy Graph w formacie CSR

3.3 Klasa Partition

Klasa Partition reprezentuje podział grafu na części:

```

1 package com.example.graphpartitioner.model;
2
3 import java.util.Arrays;
4
5 public class Partition {
6     private final int[] assignments;    // mapuje ID
7     // wierzchołka na ID części
8     private final int[] partSizes;     // rozmiar każdej
9     // części
10    private final int partCount;        // liczba części
11    private int cutEdges;                // liczba
12    // przeciętych krawędzi
13    private final int marginPercent;    // maksymalny
14    // dozwolony margines procentowy
15
16    public Partition(int partCount, int numVertices, int
17        marginPercent) {
18        this.partCount = partCount;
19        this.marginPercent = marginPercent;
20        this.assignments = new int[numVertices];
21        this.partSizes = new int[partCount];
22        this.cutEdges = 0;
23
24        Arrays.fill(assignments, -1);

```

```

20     }
21
22     public int getAssignment(int vertex) {
23         if (vertex < 0 || vertex >= assignments.length) {
24             return -1;
25         }
26         return assignments[vertex];
27     }
28
29     public void setAssignment(int vertex, int partId) {
30         if (vertex < 0 || vertex >= assignments.length ||
31             partId < 0 || partId >= partCount) {
32             throw new IllegalArgumentException("Invalid
vertex or part ID");
33         }
34
35         int oldPartId = assignments[vertex];
36
37         if (oldPartId >= 0 && oldPartId < partCount) {
38             partSizes[oldPartId]--;
39         }
40         partSizes[partId]++;
41
42         assignments[vertex] = partId;
43     }
44
45     public boolean isBalanced() {
46         int avgSize = getAveragePartSize();
47         int maxImbalance = getMaxImbalance();
48
49         for (int size : partSizes) {
50             if (Math.abs(size - avgSize) > maxImbalance) {
51                 return false;
52             }
53         }
54         return true;
55     }
56 }

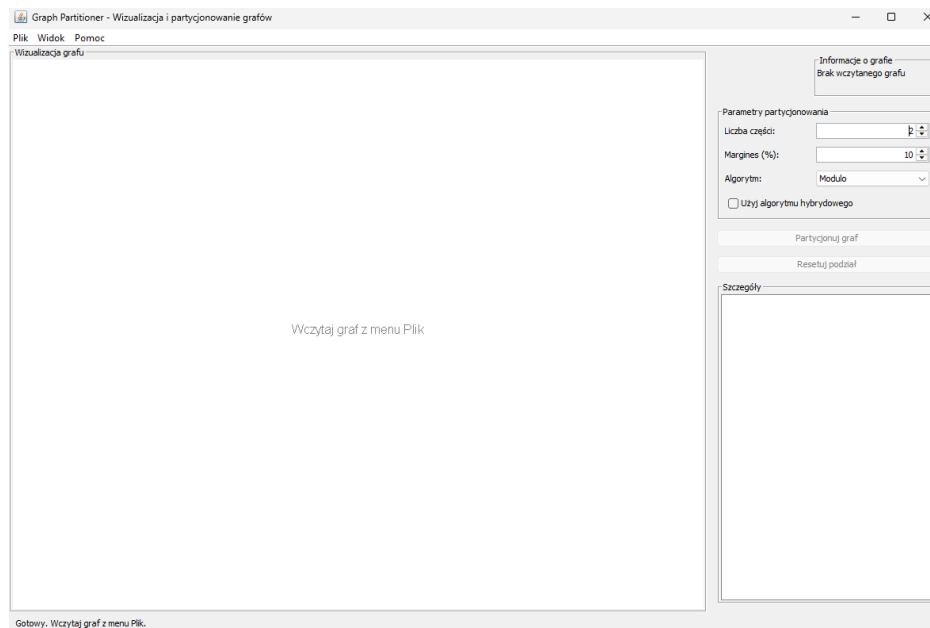
```

Listing 2: Implementacja klasy Partition

4 Interfejs Użytkownika

4.1 Główne okno aplikacji (MainFrame)

Klasa MainFrame implementuje główne okno aplikacji z menu i panelami:



Rysunek 2: Układ głównego okna aplikacji

4.2 Panel narzędziowy (ToolPanel)

Panel narzędziowy zawiera kontrolki do konfiguracji parametrów podziału:

```
1 public class ToolPanel extends JPanel {
2     private JSpinner numPartsSpinner;
3     private JSpinner marginSpinner;
4     private JComboBox<String> algorithmComboBox;
5     private JCheckBox useHybridCheckBox;
6     private JButton partitionButton;
7
8     private void initializeComponents() {
9         // Liczba cz ci
10        SpinnerNumberModel numPartsModel = new
11        SpinnerNumberModel(2, 2, 100, 1);
12        numPartsSpinner = new JSpinner(numPartsModel);
13
14        // Margines procentowy
15        SpinnerNumberModel marginModel = new
16        SpinnerNumberModel(10, 0, 100, 5);
```



```

15         marginSpinner = new JSpinner(marginModel);
16
17         // ComboBox dla algorytmu
18         String[] algorithms = {"Modulo", "Sekwencyjny", "
Losowy", "DFS"};
19         algorithmComboBox = new JComboBox<>(algorithms);
20
21         // CheckBox dla algorytmu hybrydowego
22         useHybridCheckBox = new JCheckBox("U yj algorytmu
hybrydowego");
23         useHybridCheckBox.addActionListener(e -> {
24             algorithmComboBox.setEnabled(!useHybridCheckBox.
isSelected());
25         });
26
27         // Przyciski
28         partitionButton = new JButton("Partycjonuj graf");
29         partitionButton.setEnabled(false);
30     }
31 }

```

Listing 3: Fragment implementacji ToolPanel

4.3 Panel wizualizacji grafu (GraphPanel)

Panel wizualizacji implementuje interaktywną wizualizację grafu z możliwością manipulacji:

```

1 public class GraphPanel extends JPanel {
2     private Graph graph;
3     private Partition partition;
4     private Map<Integer, Point2DDouble> vertexPositions;
5
6     // Parametry widoku
7     private double scale = 1.0;
8     private double panX = 0;
9     private double panY = 0;
10
11     // Stan interakcji
12     private Point dragStartPoint;
13     private Integer draggedVertex;
14     private boolean isPanning = false;
15
16     // Kolory dla cz ci
17     private static final Color[] PART_COLORS = {
18         new Color(255, 99, 71), // Tomato
19         new Color(30, 144, 255), // DodgerBlue
20         new Color(50, 205, 50), // LimeGreen

```

```

21         new Color(255, 215, 0),    // Gold
22         new Color(148, 0, 211),    // DarkViolet
23         new Color(255, 140, 0),    // DarkOrange
24         new Color(0, 206, 209),    // DarkTurquoise
25         new Color(255, 20, 147),   // DeepPink
26         new Color(70, 130, 180),   // SteelBlue
27         new Color(154, 205, 50)    // YellowGreen
28     };
29
30     private void calculateVertexPositions() {
31         vertexPositions = new HashMap<>();
32
33         if (graph == null || graph.getVertexCount() == 0) {
34             return;
35         }
36
37         int n = graph.getVertexCount();
38         double centerX = getWidth() / 2.0;
39         double centerY = getHeight() / 2.0;
40         double radius = Math.min(getWidth(), getHeight()) *
0.35;
41
42         // Grupuj wierzchołki według części (jeśli
istnieje podział)
43         if (partition != null && partition.getPartCount() >
1) {
44             // Układamy wierzchołki w grupach według
45             części
46             Map<Integer, List<Integer>> verticesByPart = new
HashMap<>();
47             for (int i = 0; i < partition.getPartCount(); i
48             ++){
49                 verticesByPart.put(i, new ArrayList<>());
50
51                 for (int v = 0; v < n; v++) {
52                     int part = partition.getAssignment(v);
53                     if (part >= 0 && part < partition.
getPartCount()) {
54                         verticesByPart.get(part).add(v);
55                     }
56                 }
57
58                 // Układamy kąty części w sektorze koła
59                 double anglePerPart = 2 * Math.PI / partition.
getPartCount();
60
61                 for (int part = 0; part < partition.getPartCount
()); part++) {

```

```

61         List<Integer> vertices = verticesByPart.get(
part);
62         if (vertices.isEmpty()) continue;
63
64         double startAngle = part * anglePerPart;
65         double endAngle = (part + 1) * anglePerPart;
66         double angleStep = (endAngle - startAngle) /
vertices.size();
67
68         for (int i = 0; i < vertices.size(); i++) {
69             double angle = startAngle + i * angleStep
+ angleStep / 2;
70             double x = centerX + radius * Math.cos(
angle);
71             double y = centerY + radius * Math.sin(
angle);
72             vertexPositions.put(vertices.get(i), new
Point2DDouble(x, y));
73         }
74     }
75     } else {
76         // Zwyk y uk ad ko owy
77         double angleStep = 2 * Math.PI / n;
78
79         for (int i = 0; i < n; i++) {
80             double angle = i * angleStep;
81             double x = centerX + radius * Math.cos(angle)
;
82             double y = centerY + radius * Math.sin(angle)
;
83             vertexPositions.put(i, new Point2DDouble(x, y
));
84         }
85     }
86 }
87 }

```

Listing 4: Implementacja wizualizacji grafu

5 Algorytmy Podziału Grafu

5.1 Strategie inicjalizacji

Aplikacja oferuje cztery strategie początkowego podziału:

1. **Modulo** - wierzchołek v trafia do części $v \bmod k$
2. **Sekwencyjna** - kolejne bloki wierzchołków do kolejnych części
3. **Losowa** - losowe przypisanie z balansowaniem
4. **DFS** - używa przeszukiwania w głąb do grupowania połączonych wierzchołków

5.2 Algorytm Kernighana-Lina

Algorytm KL optymalizuje początkowy podział poprzez iteracyjne zamiany wierzchołków:

5.3 Algorytm hybrydowy

Algorytm hybrydowy łączy różne strategie i perturbacje:

```
1 public static Partition findBestPartitionHybrid(Graph graph,
2                                             int numParts,
3                                             int
4         marginPercent) {
5     Partition bestPartition = null;
6     int bestCutEdges = Integer.MAX_VALUE;
7
8     // 1. Wyprubuj deterministyczne strategie
9     System.out.println("Krok 1: Wyprubowywanie
10    deterministycznych strategii...");
11
12    // Testuj: modulo, sekwencyjn , DFS
13    Partition[] strategies = {
14        PartitionInitializer.initializeModulo(graph, numParts
15        , marginPercent),
16        PartitionInitializer.initializeSequential(graph,
17        numParts, marginPercent),
18        PartitionInitializer.initializeDFS(graph, numParts,
19        marginPercent)
20    };
21
22    for (Partition partition : strategies) {
23        if (partition != null) {
```

Algorithm 1 Algorytm Kernighana-Lina

Input: Graf G , początkowy podział P

Output: Zoptymalizowany podział P'

repeat

$moves \leftarrow []$

$cumulativeGain \leftarrow [0]$

$moved \leftarrow [false] \times |V|$

for $step = 1$ to $|V|$ **do**

$bestGain \leftarrow -1$

$bestVertex \leftarrow null$

$bestTargetPart \leftarrow null$

for każdy wierzchołek v not in $moved$ **do**

for każda część $p \neq P[v]$ **do**

if można przenieść v do p zachowując balans **then**

$gain \leftarrow$ oblicz zysk z przeniesienia

if $gain > bestGain$ **then**

$bestGain \leftarrow gain$

$bestVertex \leftarrow v$

$bestTargetPart \leftarrow p$

end if

end if

end for

end for

if $bestVertex = null$ OR $bestGain \leq 0$ **then**

break

end if

 Dodaj ruch do $moves$

 Przenieś $bestVertex$ do $bestTargetPart$

$moved[bestVertex] \leftarrow true$

$cumulativeGain.append(cumulativeGain[-1] + bestGain)$

end for

 Znajdź prefiks $moves$ z maksymalnym $cumulativeGain$

 Przywróć oryginalny podział i zastosuj tylko najlepszy prefiks

until brak poprawy

```

19         KernighanLin.optimizeWithKernighanLin(graph,
20         partition, 0);
21         if (partition.getCutEdges() < bestCutEdges) {
22             bestCutEdges = partition.getCutEdges();
23             bestPartition = partition;
24         }
25     }
26
27     // 2. Wypr buj losowe inicjalizacje
28     System.out.println("Krok 2: Wypr bowywanie losowych
29     inicjalizacji...");
30     int randomTrials = calculateAdaptiveRandomTrials(graph,
31     numParts, bestCutEdges);
32
33     for (int seed = 0; seed < randomTrials; seed++) {
34         Partition randomPartition = PartitionInitializer.
35         initializeRandom(
36             graph, numParts,
37             marginPercent);
38         if (randomPartition != null) {
39             KernighanLin.optimizeWithKernighanLin(graph,
40             randomPartition, 0);
41             if (randomPartition.getCutEdges() < bestCutEdges)
42             {
43                 bestCutEdges = randomPartition.getCutEdges();
44                 bestPartition = randomPartition;
45             }
46         }
47     }
48
49     // 3. Spr buj perturbacji najlepszego rozwizania
50     if (bestPartition != null) {
51         System.out.println("Krok 3: Testowanie perturbacji...
52         ");
53
54         int numPerturbations = graph.getVertexCount() > 1000
55         ? 3 : 2;
56
57         for (int i = 0; i < numPerturbations; i++) {
58             double perturbationRatio = (i == 0) ? 0.15 : 0.1;
59
60             Partition perturbed = (i % 2 == 0) ?
61             Perturbation.perturbPartition(bestPartition,
62             graph, perturbationRatio) :
63             Perturbation.perturbPartitionSmart(
64             bestPartition, graph, perturbationRatio);
65
66             if (perturbed != null) {

```

```

57         KernighanLin.optimizeWithKernighanLin(graph,
perturbed, 0);
58         if (perturbed.getCutEdges() < bestCutEdges) {
59             bestCutEdges = perturbed.getCutEdges();
60             bestPartition = perturbed;
61         }
62     }
63 }
64 }
65
66 return bestPartition;
67 }

```

Listing 5: Główna funkcja algorytmu hybrydowego

6 Formaty Plików

6.1 Format 1: Tekstowy CSR z macierzą sąsiedztwa

Plik tekstowy zawierający macierz sąsiedztwa i opcjonalne przypisania:

```

[0. 1. 1. 0.]
[1. 0. 1. 1.]
[1. 1. 0. 1.]
[0. 1. 1. 0.]

```

```

0 - 0
1 - 0
2 - 1
3 - 1

```

6.2 Format 2: CSRRG (Compressed Sparse Row Row Graph)

Format 5-liniowy dla grafu głównego:

```

1                # max secondary value
0;1;2            # secondary data
0;1;2;3          # secondary row pointers
1;2;0;2;0;1      # graph neighbors (lista sąsiedztwa)
0;2;4;6          # graph row pointers

```

6.3 Format 3: Proste przypisanie tekstowe

Linie w formacie:

```
Wierzchołek 0 -> Podgraf 0
Wierzchołek 1 -> Podgraf 1
Wierzchołek 2 -> Podgraf 0
...
```

6.4 Format 4: Proste przypisanie binarne

Plik binarny zawiera sekwencję bitów reprezentujących przynależność wierzchołków:

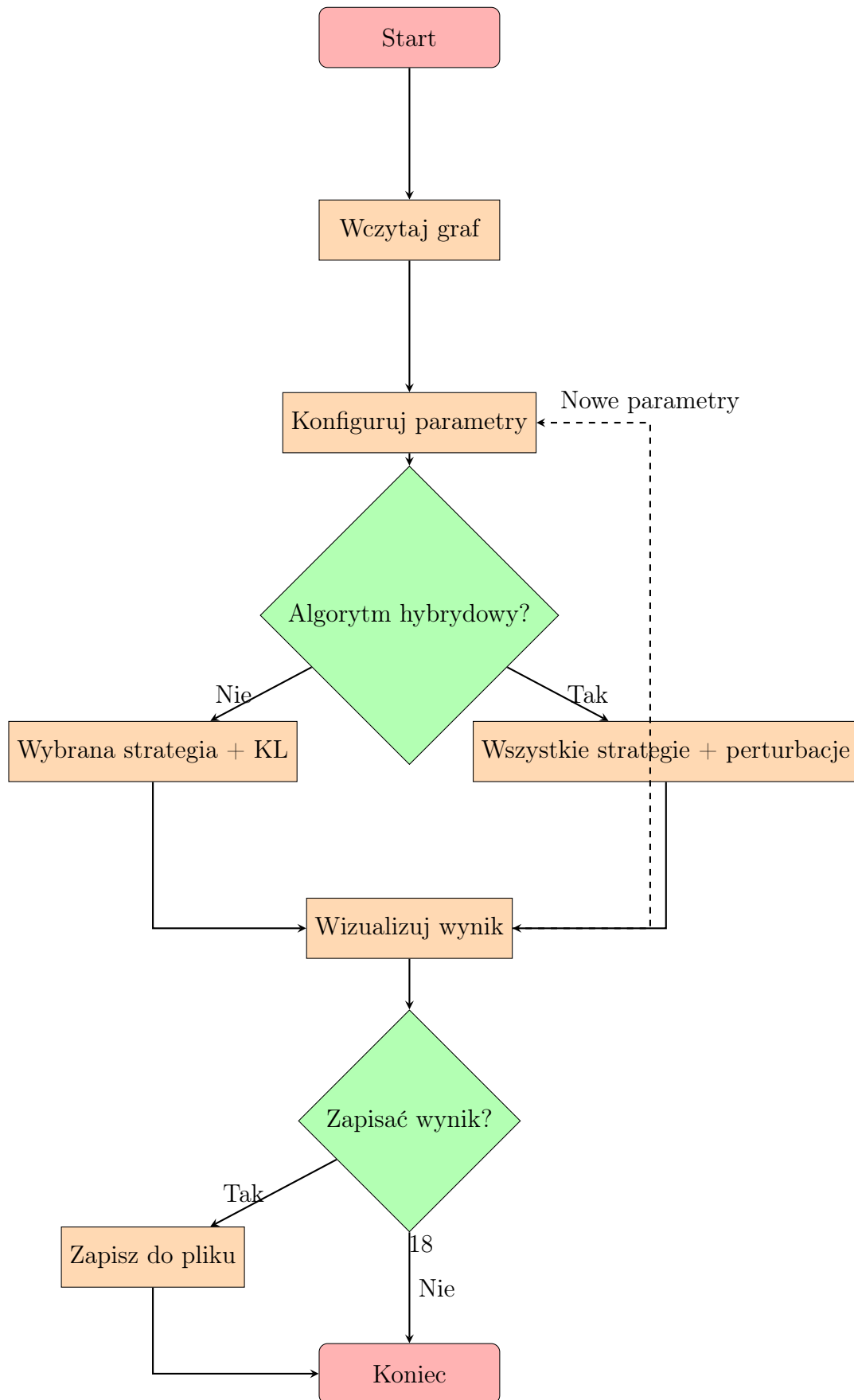
- Każdy bit odpowiada jednemu wierzchołkowi
- Bit = 0: wierzchołek należy do podgrafu 0
- Bit = 1: wierzchołek należy do podgrafu 1
- Bity są pakowane po 8 w bajty (LSB first)

7 Przepływ Pracy w Aplikacji

7.1 Wczytywanie grafu

1. Użytkownik wybiera opcję z menu "Plik":
 - Wczytaj tekstowy CSR/Macierz
 - Wczytaj CSRRG
 - Wczytaj proste przypisanie (tekst)
 - Wczytaj proste przypisanie (binarny)
2. Wyświetlane jest okno dialogowe wyboru pliku
3. Odpowiednia metoda z klasy `GraphLoader` parsuje plik
4. Graf jest wyświetlany w panelu wizualizacji

7.2 Partycjonowanie grafu



8 Wydajność i Optymalizacje

8.1 Optymalizacje algorytmiczne

1. **Format CSR** - minimalizuje zużycie pamięci dla grafów rzadkich
2. **Ograniczenie iteracji KL** - dla dużych grafów (>5000 wierzchołków) limit do 20 iteracji
3. **Adaptacyjna liczba prób** - w algorytmie hybrydowym zależna od:
 - Gęstości grafu
 - Liczby części
 - Dotychczasowej jakości rozwiązania
4. **Inteligentne perturbacje** - skupiające się na wierzchołkach granicznych

8.2 Optymalizacje interfejsu

1. **Lazy loading** - pozycje wierzchołków obliczane tylko przy zmianie grafu
2. **Efficient rendering** - rysowanie tylko widocznych elementów
3. **SwingWorker** - operacje czasochłonne w osobnym wątku

9 Obsługa Błędów

9.1 Walidacja danych wejściowych

System sprawdza poprawność:

- Formatów plików wejściowych
- Parametrów algorytmów (liczba części \leq liczba wierzchołków)
- Indeksów wierzchołków
- Spójności struktur danych

9.2 Komunikaty błędów

Błędy są komunikowane użytkownikowi poprzez:

- Okienka dialogowe `JOptionPane`
- Pasek statusu
- Panel szczegółów w `ToolPanel`

10 Instrukcja Użytkowania

10.1 Wymagania systemowe

- Java 8 lub nowsza
- System operacyjny: Windows, Linux lub macOS
- Minimum 512 MB RAM (zalecane 2 GB dla dużych grafów)

10.2 Kompilacja i uruchomienie

10.2.1 Linux/macOS

```
chmod +x compile.sh run.sh
./compile.sh
./run.sh
```

10.2.2 Windows

```
compile.bat
run.bat
```

10.2.3 VS Code

Po otwarciu folderu w VS Code:

1. Zainstaluj rozszerzenie "Extension Pack for Java"
2. Użyj `Ctrl+Shift+B` do kompilacji
3. Użyj `F5` do uruchomienia

10.3 Typowy scenariusz użycia

1. Wczytanie grafu

- Menu Plik → Wczytaj tekstowy CSR/Macierz...
- Wybór pliku z grafem

2. Konfiguracja parametrów

- Liczba części: 2-100
- Margines procentowy: 0-100%
- Algorytm: Modulo/Sekwencyjny/Losowy/DFS
- Opcja: Użyj algorytmu hybrydowego

3. Wykonanie podziału

- Kliknięcie "Partycjonuj graf"
- Obserwacja postępu w panelu szczegółów

4. Interakcja z wizualizacją

- Przeciąganie wierzchołków: lewy przycisk myszy
- Zoom: kółko myszy
- Pan: prawy przycisk myszy
- Menu Widok → Resetuj widok / Dopasuj do okna

5. Zapisanie wyniku

- Menu Plik → Zapisz podział jako tekst/CSRRG
- Wybór lokalizacji i nazwy pliku

11 Rozszerzalność Systemu

11.1 Dodawanie nowych algorytmów

System umożliwia łatwe dodawanie nowych algorytmów:

1. Utworzenie nowej klasy w pakiecie `algorithms`
2. Implementacja metody partycjonowania
3. Dodanie opcji w `ToolPanel`
4. Aktualizacja logiki w metodzie `performPartitioning`

11.2 Wsparcie dla nowych formatów plików

Dodanie nowego formatu wymaga:

1. Implementacji metody wczytującej w `GraphLoader`
2. Opcjonalnie: metody zapisującej w `GraphSaver`
3. Dodania opcji menu w `MainFrame`

12 Podsumowanie

Graph Partitioner to kompletne narzędzie do wizualizacji i partycjonowania grafów, oferujące:

- **Elastyczność** - wsparcie dla różnych formatów plików i algorytmów
- **Interaktywność** - pełna kontrola nad wizualizacją
- **Wydajność** - optymalizacje dla dużych grafów
- **Rozszerzalność** - modułowa architektura umożliwiająca rozwój
- **Użyteczność** - intuicyjny interfejs graficzny

System może być wykorzystywany w:

- Badaniach naukowych nad algorytmami grafowymi
- Analizie sieci społecznościowych
- Optymalizacji układów VLSI
- Równoważeniu obciążenia w systemach rozproszonych
- Edukacji w zakresie teorii grafów i algorytmów

Aplikacja stanowi przykład dobrze zaprojektowanego oprogramowania w języku Java, wykorzystującego wzorce projektowe MVC (Model-View-Controller) oraz najlepsze praktyki programowania obiektowego.