



**实验报告**

**蒙图版钻石矿工算法的设计与分析**

**学院：计算机学院（国家示范性软件学院）**

**专业： 计算机科学与技术**

**班级： 2022211305**

**成员1： 2022211683 张晨阳**

**成员2： 2022211124 梁维熙**

**2024年12月12号**

目录

[1. 实验概述 1](#_Toc184823048)

[1.1. 实验目的 1](#_Toc184823049)

[1.2. 实验内容及要求 1](#_Toc184823050)

[1.3. 实验环境 2](#_Toc184823051)

[2. 算法设计与实现 3](#_Toc184823052)

[2.1. 地图生成算法 3](#_Toc184823053)

[2.1.1. 随机数填充 3](#_Toc184823054)

[2.1.2. 正态分布填充 3](#_Toc184823055)

[2.1.3. 高斯函数填充 3](#_Toc184823056)

[2.2. 贪心算法 4](#_Toc184823057)

[2.3. 全局动态规划算法 5](#_Toc184823058)

[2.4. 蒙图版动态规划 6](#_Toc184823059)

[3. 测试程序与可视化 7](#_Toc184823060)

[4. 算法效率与结果分析 8](#_Toc184823061)

[5. 心得总结 9](#_Toc184823062)

# 实验概述

## 实验目的

* 理解动态规划算法的策略，掌握 DP 算法避免重复计算的方法；
* 掌握基于最优子结构递推分解原问题和子问题的基本方法
* 掌握自底向上的 DP 算法的实现方法；
* 理解基于全局动态规划的 DP 算法在实际应用中的局限性，掌握基于局部动态规划和贪心策略相结合的 DP 算法的设计方法；

## 实验内容及要求

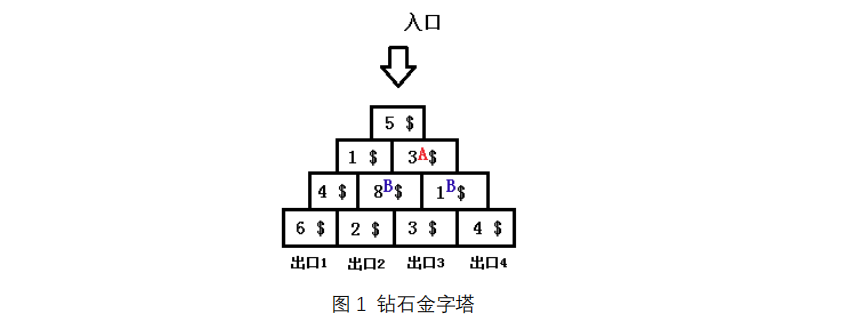
**1. 算法的设计与实现**

* 问题描述

经典的钻石矿工问题描述如下：

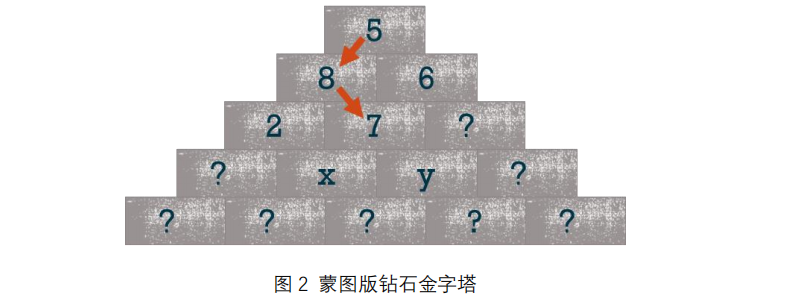
有一座金字塔，金字塔的每块石头上都镶有对应的钻石，钻石可以被取下来，不同的钻石有着不同的价值，例如图 1 所示，你的任务是从金字塔的顶端向金字塔的底端收集钻石，并且尽可能收集价值高的钻石，但是只能从一块砖斜向左下或斜向右下走到另一块砖上，如图 1 从用红色 A 标记的砖走向用蓝色 B 标记的砖上。请找到一个收集最高价值钻石的路线，并给出能够获得的最大钻石总价值？

课堂上，我们基于动态规划方法给出了该问题的基本求解算法。此时，我们能够实用动态规划算法解决该题，是因为我们实现得到了整个金字塔的钻石价值分布，因为可以通过动态规划算法求解——全局动态规划算法。



* 蒙图版的钻石金字塔问题

如图 2 所示，在实际应用中，矿工事先往往无法提前知道金字塔的钻石分布。通常，他们只能估计面前两个方块内的钻石数，或者租用探测器来获得面前 x 步（，n 为金字塔的层数）内钻石的分布。又或者，假设他有一张残破的地图。在上述这些情况下的信息量和矿工的收益有怎样的关系呢？请设计并实现能够获得最大价值算法，包括找寻最佳路径及最大价值。



**2. 实验内容**

① 数据生成：通过随机或高斯等随机方法生成矿产的模拟分布图。

② 算法实现：分别基于 X 步（ x<n，n 为金字塔的层数）已知，及蒙图版（残缺地图版）的挖矿算法。

## 实验环境

* Visual Studio Code
* C++ 17
* Python 3.12.3

# 算法设计与实现

## 地图生成算法

### 随机数填充

vector<vector<int>> pyramid;  // 存储金字塔的二维数组

// 使用随机数值填写金字塔

void pyramid\_random\_fill(int n) {

    for (int i = 0; i < n; i++) {

        for (int j = 0; j < n - i; j++) {

            pyramid[i][j] = rand() % 100;

        }

    }

}

在本程序中，我们使用二维向量模拟矩阵的形式进行数据存储，其中矩阵的左上部分用于存储数据，右下部分作为冗余进行矩阵填充并防止越界访问时导致段错误。

函数通过二重循环的方式进行金字塔的遍历，并使用rand方法生成随机数进行填充。

但是通过rand函数生成的随机数不具有规律性，其分布在生成样本量极大时能够呈现一定规律性，但是我们生成的金字塔层数过小，无法达到相对应的数量级，故我们可以认为rand函数生成的随机数在改数量级下无法呈现规律性，其生成的金字塔没有参考价值，故我们不选择该方式进行数据生成。

### 正态分布填充

// 使用正态模拟的方式填充金字塔

void pyramid\_normal\_fill(int n, int k) {

    // 定义正态分布参数

    double mean = 50.0;    // 均值

    double stddev = 10.0;  // 标准差

    // 创建一个正态分布的随机数生成器

    default\_random\_engine generator;

    normal\_distribution<double> distribution(mean, stddev);

    uniform\_int\_distribution<int> point\_distribution(0, n - 1);

    pyramid.assign(n, vector<int>(n, 0));

    for (int i = 0; i < n; ++i) {

        for (int j = 0; j < n - i; ++j) {

            double value = distribution(generator);

            int clampedValue = static\_cast<int>(round(value));

            if (clampedValue < 0)

                clampedValue = 0;

            if (clampedValue > 100)

                clampedValue = 100;

            pyramid[i][j] = clampedValue;

        }

    }

    cout << "Pyramid has been filled with values:" << endl;

}

正态分布相较于使用rand函数进行随机数生成，我们可以通过指定平均值与标准差，对生成的随机数进行生成概率控制，使得填充的金字塔更加具有规律性。

该函数中的正态分布通过调用std方法中的default\_random\_engine与normal\_distribution两个类实现。

通过使用正态分布能够较好的弥补使用rand函数在改数量级下无法呈现规律性的问题，但是此方法生成的数据产生数据聚集块的情况极少，基本可以认为其数据不聚块，这与金字塔中拥有矿脉的情况相悖。

### 高斯函数填充

double gaussian(double x, double y, double sigma) {

    return exp(-(x \* x + y \* y) / (2 \* sigma \* sigma));

}

double random\_noise(double scale) {

    return (static\_cast<double>(rand()) / RAND\_MAX - 0.5) \* scale;

}

// 使用高斯函数进行填充（最优填充方案）

void pyramid\_gaussian\_fill(int n, int k) {

    srand(time(0));

    pyramid.resize(n, vector<int>(n, 0));

    // 确定聚集块中心点的数量和位置

    int numClusters = k;

    vector<pair<double, double>> clusterCenters;

    // 随机选择k个中心点

    for (int i = 0; i < numClusters; ++i) {

        double centerX = static\_cast<double>(rand()) / RAND\_MAX \* n / 2;

        double centerY = static\_cast<double>(rand()) / RAND\_MAX \* (n - centerX);

        clusterCenters.push\_back({centerX, centerY});

    }

    // 使用高斯分布函数填充聚集块中心点附近的值

    for (int i = 0; i < n; ++i) {

        for (int j = 0; j < n; ++j) {

            int value = 0;

            for (const auto& center : clusterCenters) {

                double g = gaussian(i - center.first, j - center.second, 3.0);  // 调整σ值以控制聚集块的形状和强度

                value += static\_cast<int>(g \* 100);                             // 范围在0-100之间

            }

            if (value > 100)

                value = 100;

            pyramid[i][j] = value;

        }

    }

    // 引入噪声进行空白位置填充

    for (int i = 0; i < n; ++i) {

        for (int j = 0; j < n; ++j) {

            pyramid[i][j] += static\_cast<int>(random\_noise(65));

            if (pyramid[i][j] < 0)

                pyramid[i][j] = 0;

            if (pyramid[i][j] > 100)

                pyramid[i][j] = 100;

        }

    }

}

gaussian函数实现使用二维高斯函数运算位置(x,y)处的点对应的高斯函数值，其实现为下式：

函数random\_noise实现从范围（scale,，scale）中生成双浮点精度的随机数。

函数pyramid\_gaussian\_fill通过使用rand方法生成k个数值聚集块的中心点，而后使用gaussian函数计算中心点附近点与中心点的距离关系以生成对应的二维高斯函数值。通过这种方式，我们得以实现矿脉聚集的现象。在完成矿脉的生成后，我们使用random\_noise函数在还未进行填充的位置填充随机数值，让生成的矿脉图具有更强的随机性。

通过这种方式，我们能够生成具有聚块的钻石金字塔，同时能够保证数据的出现有一定规律性，当算法进行路径选择时能够有更明显的趋向，更便于我们对于路径优劣进行判断。

## 贪心算法

// 贪心算法

int miner\_greedy(int n) {

    int x = 0, y = 0;

    int total\_value = 0;

    while (x + y < n - 1) {

        if (x + 1 < n - y && y + 1 < n - x) {

            if (pyramid[x + 1][y] > pyramid[x][y + 1]) {

                total\_value += pyramid[x + 1][y];

                path.push\_back(make\_pair(x + 1, y));

                x++;

            } else {

                total\_value += pyramid[x][y + 1];

                path.push\_back(make\_pair(x, y + 1));

                y++;

            }

        }

    }

    cout << "path find successfully" << endl;

    return total\_value;

}

贪心算法是每个人生来就会的算法，他与我们的直觉最为接近。由于没有探测器，每个矿工只能够看到眼前两个位置包含的矿的价值，我们通过选取两个矿中价值最高的即可完成贪心算法的选择。同时，我们在程序中使用一个path向量进行算法生成的挖掘方向的记录。

## 全局动态规划算法

## 蒙图版动态规划

# 测试程序与可视化

# 算法效率与结果分析

# 心得总结