

Java doc(distill)

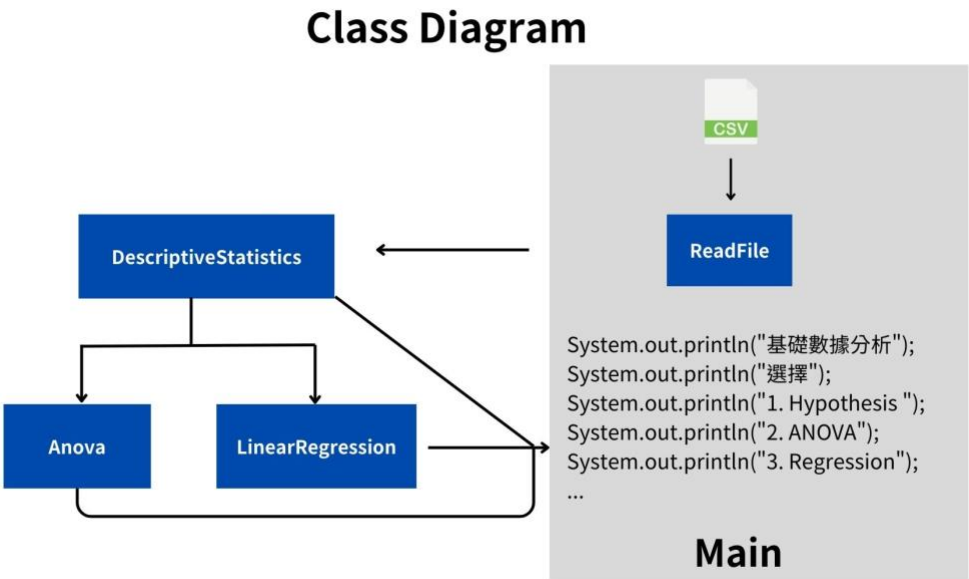
說明與動機

這是來自 Java Project 的說明文件，主要是為了方便使用者了解這個專案的功能，以及如何使用這個專案。

About class

這個專案有 5 個 class，分別是 ReadFile、DescriptiveStatistics、LinearRegression、Main、Anova。

相信以下圖表勝於千言萬語，以下是這個專案的類別圖。



類別圖

DescriptiveStatistics 類別說明

類別名稱：DescriptiveStatistics

類別說明： 這個類別提供了計算數據集描述性統計的方法，包括平均值、中位數、標準偏差等。

Constructors

建構函數	描述
DescriptiveStatistics(double[] data, String name)	用指定的數據陣列和數據集名稱初始

Methods

方法名	返回類型	描述
getData()	double[]	返回當前數據集。
getName()	String	返回數據集的名稱。
setData(double[] data)	void	設置新的數據集。
setName(String name)	void	設置數據集的新名稱。
mean()	double	計算數據集的平均值。
median()	double	計算數據集的中位數。
standardDeviation()	double	計算數據集的標準偏差。
sampleSize()	int	返回數據集的樣本大小。
populationVariance()	double	計算數據集的總體方差。
populationStandardDeviation()	double	計算數據集的總體標準偏差。
summary()	String	提供數據集的描述性統計摘要。

code

```
import java.util.Arrays;

/**
 * DescriptiveStatistics 類別提供了計算數據集描述性統計的方法。
 * 這些統計包括平均值、中位數、標準偏差、樣本大小、母體方差和母體標準偏差。
 */
public class DescriptiveStatistics {

    private double[] data;
    private String name;

    /**
     * 使用指定的數據構造一個新的 DescriptiveStatistics 實例。
     *
     * @param data 要分析的雙精度值數組。
     * @param name 數據的名稱。
     */
    public DescriptiveStatistics(double[] data, String name) {
        this.data = data;
        this.name = name;
    }

    /**
     * 獲取當前數據集。
     */
}
```

```

    *
    * @return 當前存儲的雙精度數組數據。
    */
    public double[] getData() {
        return data;
    }

    /**
     * 獲取數據集的名稱。
     *
     * @return 數據集的名稱字符串。
     */
    public String getName() {
        return name;
    }

    /**
     * 將數據集設置為指定的雙精度數組。
     *
     * @param data 新的數據集雙精度數組。
     */
    public void setData(double[] data) {
        this.data = data;
    }

    /**
     * 設置數據集的名稱。
     *
     * @param name 數據集的新名稱字符串。
     */
    public void setName(String name) {
        this.name = name;
    }

    /**
     * 計算數據集的平均值。
     *
     * @return 平均值的雙精度數值。
     */
    public double mean() {
        double sum = 0.0;
        for (double num : this.data) {
            sum += num;
        }
        return sum / this.data.length;
    }

    /**

```

```

    * 計算數據集的中位數。
    *
    * @return 中位數的雙精度數值。
    */
    public double median() {
        int size = this.data.length;
        double[] sortedData = Arrays.copyOf(this.data, size);
        Arrays.sort(sortedData);
        if (size % 2 == 0) {
            return (sortedData[size / 2 - 1] + sortedData[size / 2]) /
2.0;
        } else {
            return sortedData[size / 2];
        }
    }

    /**
     * 計算數據集的標準偏差。
     *
     * @return 標準偏差的雙精度數值。
     */
    public double standardDeviation() {
        double mean = mean();
        double sumOfSquares = 0.0;
        for (double num : this.data) {
            sumOfSquares += Math.pow(num - mean, 2);
        }
        return Math.sqrt(sumOfSquares / this.data.length);
    }

    /**
     * 計算數據集的樣本大小。
     *
     * @return 整數值，表示數據集中的樣本數量。
     */
    public int sampleSize() {
        return this.data.length;
    }

    /**
     * 計算數據集的母體方差。
     *
     * @return 母體方差的雙精度數值。
     */
    public double populationVariance() {
        double mean = mean();
        double sumOfSquares = 0.0;
        for (double num : this.data) {
            sumOfSquares += Math.pow(num - mean, 2);
        }
    }

```

```

    }
    return sumOfSquares / this.data.length;
}

/**
 * 計算數據集的母體標準偏差。
 *
 * @return 母體標準偏差的雙精度數值。
 */
public double populationStandardDeviation() {
    return Math.sqrt(populationVariance());
}

/**
 * 提供數據集的描述性統計摘要。
 *
 * @return 描述數據集統計信息的字符串。
 */
public String summary() {
    return "數據名稱: " + this.name + "\n 平均值: " + mean() + "\n 中位數: " + median() + "\n 標準偏差: " + standardDeviation() + "\n 樣本大小: " + sampleSize() + "\n 母體方差: " + populationVariance() + "\n 母體標準偏差: " + populationStandardDeviation();
}

/**
 * 提供數據集描述性統計分析的簡介。
 *
 * @return 描述數據集分析的字符串。
 */
public String description() {
    return "以下將把每個數據集的數據進行描述性統計分析，包括平均值、中位數、標準(偏)差、樣本大小、母體方差和母體標準偏差。";
}

/**
 * 講解數據集分析中使用的公式。
 *
 * @return 關於分析公式的解釋字符串。
 */
public String explain(){
    return "以下為您講解公式\n"+ "平均值 =  $\Sigma x / n$ \n" + "中位數 =  $(x[n/2] + x[n/2+1]) / 2$ \n" + "標準偏差 =  $\sqrt{(\Sigma(x - x \text{ 平均值})^2 / n)}$ \n" + "母體方差 =  $\Sigma(x - x \text{ 平均值})^2 / n$ \n" + "母體標準偏差 =  $\sqrt{(\Sigma(x - x \text{ 平均值})^2 / n)}$ \n";
}
}

```


LinearRegression 類別說明

類別名稱： LinearRegression

繼承： DescriptiveStatistics

類別說明： 這個類別繼承自 DescriptiveStatistics，提供線性回歸分析的功能。它可以計算線性回歸模型的斜率和截距，並使用模型進行預測。

Constructors

建構函數	描述
LinearRegression(double[] xData, double[] yData, String name)	使用自變量和因變量的數據，以及數據集的名稱來構造 LinearRegression 物件。

Methods

方法名	返回類型	描述
calculateSlope()	double	計算回歸線的斜率（beta）。
calculateIntercept()	double	計算回歸線的截距（alpha）。
predict(double x)	double	使用線性回歸模型預測給定 x 值的 y 值。
summary()	String	提供線性回歸模型的摘要。
explain()	String	提供線性回歸的基本概念和模型解釋。
description()	String	提供簡單線性回歸的詳細說明和公式。

code

```
import java.util.Arrays;

/**
 * LinearRegression 類繼承自 DescriptiveStatistics 類，提供線性回歸分析的功能。
 * 它能計算線性回歸模型的斜率和截距，並使用模型進行預測。
 */
public class LinearRegression extends DescriptiveStatistics {

    private double[] xData; // 自變量
    private double[] yData; // 因變量

    /**
     * 使用自變量和因變量的數據，以及數據集的名稱來構造 LinearRegression 物件。
     *
     * @param xData 自變量的數據陣列。
     * @param yData 因變量的數據陣列。
     */
}
```

```

    * @param name 數據集的名稱。
    */
    public LinearRegression(double[] xData, double[] yData, String name
) {
        super(yData, name); // 使用因變量初始化 DescriptiveStatistics
        this.xData = xData;
        this.yData = yData;
    }

    /**
    * 計算回歸線的斜率 (beta) 。
    *
    * @return 斜率值。計算方法是將 xData 和 yData 的協方差除以 xData 的變
    異數。
    */
    public double calculateSlope() {
        double meanX = new DescriptiveStatistics(xData, "x").mean();
        double meanY = mean();
        double numerator = 0.0;
        double denominator = 0.0;

        for (int i = 0; i < xData.length; i++) {
            numerator += (xData[i] - meanX) * (yData[i] - meanY);
            denominator += Math.pow(xData[i] - meanX, 2);
        }

        return numerator / denominator;
    }

    /**
    * 計算回歸線的截距 (alpha) 。
    *
    * @return 截距值。計算方法是 y 數據的平均值減去斜率乘以 x 數據的平均值
    。
    */
    public double calculateIntercept() {
        double meanX = new DescriptiveStatistics(xData, "x").mean();
        double meanY = mean();
        return meanY - calculateSlope() * meanX;
    }

    /**
    * 使用線性回歸模型預測給定 x 值的 y 值。
    *
    * @param x 自變量 x 的值。
    * @return 預測的 y 值。計算方法是截距加上斜率乘以 x 。
    */
    public double predict(double x) {

```



```

        return calculateIntercept() + calculateSlope() * x;
    }

    /**
     * 提供線性回歸模型的摘要。
     *
     * @return 描述線性回歸模型的字符串，包括斜率、截距和回歸方程。
     */
    public String summary() {
        return "線性回歸模型 - " + getName() + "\n 斜率 (beta0): " + calculateSlope() + "\n 截距 (beta1): " + calculateIntercept() + "\n 本數據的回歸模型是:  $\hat{y} =$ " + calculateSlope() + "x + " + calculateIntercept();
    }

    /**
     * 提供線性回歸的基本概念和模型解釋。
     *
     * @return 線性回歸的基本概念和模型解釋的字符串。
     */
    public String explain() {
        return "Statistical (True) Model is:  $y = f(x) + \varepsilon$  \n" +
            "其中: y = 應變數; x = 自變數 \n" +
            "Statistical (True) Model -----> Fitted model , eg:  $\hat{y} = b_1x + b_0$ \n" +
            "利用 data 來尋找Y和X的關係（不一定是因果關係）\n";
    }

    /**
     * 提供簡單線性回歸的詳細說明和公式。
     *
     * @return 簡單線性回歸的詳細說明和公式的字符串。
     */
    public String description() {
        return "以下是簡單線性回歸的概念\n" +
            "=> involves one independent variable and one dependent variable.\n" +
            "Suppose:  $y = B_0 + B_1x + \varepsilon$  , then  $E(y) = B_0 + B_1x$  ,  $\varepsilon \sim N(0, \sigma^2)$ \n" +
            "Sampling and Fitted :  $\hat{y} = b_0 + b_1x$ \n" +
            "Estimated:  $\hat{y} = b_0 + b_1x$  ----->  $E(y) = B_0 + B_1x$ \n" +
            " $b_0$  ----->  $B_0$  ;  $b_1$  ----->  $B_1$ \n" +
            "(residual)  $e = y - \hat{y}$  ----->  $\varepsilon = y - E(y)$ \n" +
            "by  $\min \sum (y - \hat{y})^2 = \min \sum (y - b_0 + b_1x)^2$ \n" +
            "由  $\partial SSE / \partial b_0 = 0$  and  $\partial SSE / \partial b_1 = 0$ \n" +
            "得  $b_1 = \frac{\sum (x - \bar{x})(y - \bar{y})}{\sum (x - \bar{x})^2}$ \n" +
            " $b_0 = \bar{y} - b_1\bar{x}$ ";
    }
}

```


Anova 類別說明

類別名稱： Anova

繼承： DescriptiveStatistics

類別說明： 這個類別提供了執行單因素方差分析（ANOVA）的方法。用於分析多組數據集之間的均值是否存在顯著差異。

Constructors

建構函數	描述
Anova(double[][] groups, String name)	使用多組數據構造 Anova 對象，每個子數組代表一組數據。

Methods

方法名	返回類型	描述
flatten(double[][] arrays)	double[]	將二維數組展平為一維數組。
overallMean()	double	計算總體均值。
totalSumOfSquares()	double	計算總體平方和（SST）。
betweenGroupSumOfSquares()	double	計算組間平方和（SSB）。
withinGroupSumOfSquares()	double	計算組內平方和（SSW）。
calculateFValue()	double	計算 ANOVA 的 F 值。
summary()	String	提供 ANOVA 分析的摘要。
explain()	String	提供 ANOVA 分析的基本概念和使用方法的解釋。
description()	String	提供 ANOVA 的詳細描述和公式。

code

```
import java.util.Arrays;

/**
 * Anova 類別提供了執行單因素方差分析（ANOVA）的方法。
 * 這個類別繼承自 DescriptiveStatistics，用於分析多組數據集之間的均值是否存在顯著差異。
 */
public class Anova extends DescriptiveStatistics {
    private double[][] groups;

    /**
     * 使用多組數據構造 Anova 對象。
     *
     * @param groups 二維數組，每個子數組代表一組數據。
     * @param name 數據集的名稱。
     */
}
```

```

    */
    public Anova(double[][] groups, String name) {
        super(flatten(groups), name);
        this.groups = groups;
    }

    /**
     * 將二維數組展平為一維數組。
     *
     * @param arrays 要展平的二維數組。
     * @return 展平後的一維數組。
     */
    public static double[] flatten(double[][] arrays) {
        return Arrays.stream(arrays).flatMapToDouble(Arrays::stream).toArray();
    }

    /**
     * 計算總體均值。
     *
     * @return 總體均值。
     */
    public double overallMean() {
        return mean();
    }

    /**
     * 計算總體平方和 (SST)。
     *
     * @return 總體平方和。
     */
    public double totalSumOfSquares() {
        double overallMean = overallMean();
        return Arrays.stream(this.getData()).map(x -> Math.pow(x - overallMean, 2)).sum();
    }

    /**
     * 計算組間平方和 (SSB)。
     *
     * @return 組間平方和。
     */
    public double betweenGroupSumOfSquares() {
        double overallMean = overallMean();
        return Arrays.stream(groups).flatMapToDouble(group ->
            group.length * Math.pow(new DescriptiveStatistics(group, ""
        ).mean() - overallMean, 2)
        ).sum();
    }

```

```

    }

    /**
     * 計算組內平方和 (SSW) 。
     *
     * @return 組內平方和 。
     */
    public double withinGroupSumOfSquares() {
        return totalSumOfSquares() - betweenGroupSumOfSquares();
    }

    /**
     * 提供 ANOVA 分析的摘要。
     *
     * @return 描述 ANOVA 分析結果的字符串。
     */
    public String summary() {
        return "ANOVA 分析 - " + getName() + "\n 總體平方和 (SST): " + totalSumOfSquares() +
            "\n 組間平方和 (SSB): " + betweenGroupSumOfSquares() +
            "\n 組內平方和 (SSW): " + withinGroupSumOfSquares();
    }

    /**
     * 計算 ANOVA 的 F 值。
     * F 值是用於測量組間變異與組內變異的比率。
     *
     * @return F 統計量的值。
     */
    public double calculateFValue() {
        double ssb = betweenGroupSumOfSquares(); // 已計算的組間平方和
        double ssw = withinGroupSumOfSquares(); // 已計算的組內平方和
        int dfBetween = groups.length - 1; // 組間自由度
        int dfWithin = Arrays.stream(groups).mapToInt(arr -> arr.length).sum() - groups.length; // 組內自由度

        double msb = ssb / dfBetween; // 組間均方
        double msw = ssw / dfWithin; // 組內均方

        return msb / msw; // 計算 F 值
    }

    /**
     * 提供 ANOVA 分析的基本概念和使用方法的解釋。
     *
     * @return ANOVA 分析的基本概念和方法的字符串描述。
     */

```

```

public String explain() {
    return "ANOVA（分析變異）用於比較三個或更多組的平均數是否有顯著差異
。" +
        "它將總變異分解為組間變異和組內變異，並通過 F 統計量來評估組
間變異是否顯著大於組內變異。";
}

/**
 * 提供 ANOVA 的詳細描述和公式。
 *
 * @return ANOVA 的詳細描述和公式的字符串描述。
 */
public String description() {
    return "ANOVA 通過計算 F 值來測試組間差異的顯著性。" +
        "F 值是組間均方 (MSB) 和組內均方 (MSW) 的比率，" +
        "其中 MSB = 組間平方和(SSB) / 組間自由度(dfBetween)，" +
        "MSW = 組內平方和(SSW) / 組內自由度(dfWithin)。" +
        "高 F 值通常表明組間變異顯著大於組內變異，從而指示組間存在顯
著差異。";
}
}

```

Main 類別說明

1.首先，先建立一個 `ArrayList`，用來存放 `DescriptiveStatistics` 物件，因為有可能會使用到兩種以上的資料集，所以用 `ArrayList` 來存放。

2.讓使用者選擇數據來源，有三種選擇，分別是 CSV、手動輸入、使用範例。

- CSV：使用者輸入 CSV 檔的路徑，程式會自動讀取 CSV 檔的數據，並將數據存放到 `ArrayList` 中。
- 手動輸入：使用者輸入數據欄位名、數據個數、數據，程式會自動將數據存放到 `ArrayList` 中。
- 使用範例：程式會自動將範例數據存放到 `ArrayList` 中。

3.接著，將 `ArrayList` 中的數據進行描述性統計分析，包括平均值、中位數、標準偏差等。(最基礎的 `DescriptiveStatistics` class)

4.接著，讓使用者選擇要進行的分析，有兩種進階選擇，分別是 ANOVA、Regression

- ANOVA：讓使用者選擇要進行 ANOVA 的資料，並計算 ANOVA 的 F 值。
 1. 先用 `description()`說明 ANOVA 的概念和公式
 2. 接著，列出所有的資料集，讓使用者選擇要進行 ANOVA 的資料集，並計算 ANOVA 的 F 值。
 3. 再來，用 `summary()`提供 ANOVA 分析的摘要。
 4. 最後，用 `explain()`提供 ANOVA 分析的基本概念和使用方法的解釋。
- Regression：讓使用者選擇要進行 Regression 的資料，並計算 Regression 的斜率和截距。
 1. 先用 `description()`說明 Regression 的概念和公式
 2. 接著，列出所有的資料集，讓使用者選擇要進行 Regression 的資料集，並計算 Regression 的斜率和截距。
 3. 再來，用 `summary()`提供 Regression 分析的摘要。
 4. 用 `explain()`提供 Regression 分析的基本概念和使用方法的解釋。
 5. 最後，使用 `predict()`來預測給定 x 值的 y 值。

```
import java.util.ArrayList;
import java.util.Arrays;
import java.util.Scanner;
```

```

import java.io.IOException;

public class Main {
    public static void main(String[] args) {

        //有可能會使用到兩種以上的資料集
        //所以用ArrayList 來存放

        Scanner sc = new Scanner(System.in);
        ArrayList<DescriptiveStatistics> statsList = new ArrayList<>();

        System.out.println("請選擇數據來源 ? 1:CSV 2:手動輸入 3.使用範例")
;
        int choice1 = sc.nextInt();

        switch(choice1){
            case 1:
                System.out.println("輸入 csv 檔: ");
                String filePath = sc.next();
                ReadFile.readDataToStatsList(filePath, statsList);
                break;
            case 2:
                while (true) {

                    System.out.println("數據欄位名: ");
                    String name = sc.next();

                    System.out.println("請問有幾個數據: ");
                    int n = sc.nextInt();
                    double[] data = new double[n];

                    System.out.println("輸入數據: ");
                    for (int i = 0; i < n; i++) {
                        data[i] = sc.nextDouble();
                    }

                    DescriptiveStatistics stats = new DescriptiveStatistics(data, name);
                    statsList.add(stats);

                    System.out.println("Do you want to enter another set of data? (Y/N)");
                    String answer = sc.next();

                    if (answer.equalsIgnoreCase("N")) {
                        break;
                    }
                }
            case 3:
                //範例數據
                //...
        }
    }
}

```



```

        }
    }
    break;
case 3:
    System.out.println("為您提供以下示範");
    double[] data1 = {1, 2, 3, 4, 5};
    double[] data2 = {2, 5, 6, 7, 8};
    double[] data3 = {3, 4, 5, 6, 7};
    statsList.add(new DescriptiveStatistics(data1, "data1"));
    statsList.add(new DescriptiveStatistics(data2, "data2"));
    statsList.add(new DescriptiveStatistics(data3, "data3"));
    System.out.println("data1: " + Arrays.toString(data1));
    System.out.println("data2: " + Arrays.toString(data2));
    System.out.println("data3: " + Arrays.toString(data3));
    System.out.println("");
    System.out.println("-----");
    System.out.println("");
    break;
}

System.out.println("基礎數據分析");
System.out.println(statsList.get(0).description());
for (DescriptiveStatistics stats : statsList) {
    System.out.println(stats.summary());
    System.out.println();
}

System.out.println(statsList.get(0).explain());
System.out.println("-----");
System.out.println("");

System.out.println("選擇要進行的分析：");
System.out.println("1. Hypothesis Testing");
System.out.println("2. ANOVA");
System.out.println("3. Regression");
int choice = sc.nextInt();
System.out.println("");

switch(choice){
    case 1:
        break;
    case 2:
        System.out.println("請選擇要做 ANOVA 的資料(輸入對應數字，輸入-1 結束)：");
        for (int i = 0; i < statsList.size(); i++) {
            System.out.println((i + 1) + ". " + statsList.get(i).getName());
        }
    }
}

```

```

        ArrayList<Integer> indexList = new ArrayList<>();
        while(true) {
            int index = sc.nextInt() - 1;
            if (index == -2) {
                break;
            } else if (index >= 0 && index < statsList.size()) {
                indexList.add(index);
                System.out.println("已選擇 " + statsList.get(index).getName());
            } else {
                System.out.println("無效的索引，請重新輸入");
            }
        }

        double[][] dataForAnova = new double[indexList.size()][];
        for (int i = 0; i < indexList.size(); i++) {
            DescriptiveStatistics stats = statsList.get(indexList.get(i));

            dataForAnova[i] = stats.getData();
        }

        if (dataForAnova.length > 1) {
            Anova anova = new Anova(dataForAnova, "ANOVA Test");
            System.out.println(anova.summary());
            System.out.println("F 值: " + anova.calculateFValue());
        } else {
            System.out.println("至少需要選擇兩組數據進行 ANOVA 分析");
        }
        break;
    case 3:
        //提供線性回歸的解釋
        System.out.println("要聽一下線性回歸的概念嗎？(Y/N)");
        String answer = sc.next();
        while(answer.equalsIgnoreCase("Y")){
            System.out.println("概念講解");
            double[] xData = {1, 2, 3, 4, 5};
            double[] yData = {2, 5, 6, 7, 8};
            LinearRegression reg = new LinearRegression(xData, yData, "線性回歸示範");

            System.out.println(reg.description());
            System.out.println("要在聽一次嗎？(Y/N)");
            String answer11 = sc.next();
            if (answer11.equalsIgnoreCase("N")) {
                System.out.println("好的，那我們進入實戰環節！");
                System.out.println("");
                break;
            }
        }
    }
}

```

```

    }
    for (int i = 0; i < statsList.size(); i++) {
        System.out.println((i + 1) + ". " + statsList.get(i).
getName());
    }
    System.out.println("請選擇要做迴歸分析的因變數：");
    int index1 = sc.nextInt() - 1;
    System.out.println("請選擇要做迴歸分析的自變數：");
    int index2 = sc.nextInt() - 1;
    String regName = statsList.get(index1).getName() + " vs.
" + statsList.get(index2).getName();
    LinearRegression reg = new LinearRegression(statsList.get
(index1).getData(), statsList.get(index2).getData(), regName);

    System.out.println("");
    System.out.println("迴歸分析結果：");
    System.out.println(reg.summary());
    System.out.println(reg.explain());
    System.out.println("-----");
    System.out.println("");

    System.out.println("請問要預測 y(應變數) 值嗎？(Y/N)");
    String answer12 = sc.next();
    while(answer12.equalsIgnoreCase("Y")){
        System.out.println("請輸入 y 值：");
        double x = sc.nextDouble();
        System.out.println("預測的 x 值為：" + reg.predict(x));
        System.out.println("要在預測一次嗎？(Y/N)");
        String answer13 = sc.next();
        if (answer13.equalsIgnoreCase("N")) {
            System.out.println("好的，再見！");
            break;
        }
    }
    }
    }
    sc.close();
}
}
}

```

Example

1:使用範例+回歸分析

請選擇數據來源 ? 1:CSV 2:手動輸入 3.使用範例

3

為您提供以下示範

data1: [1.0, 2.0, 3.0, 4.0, 5.0]

data2: [2.0, 5.0, 6.0, 7.0, 8.0]

data3: [3.0, 4.0, 5.0, 6.0, 7.0]

基礎數據分析

以下將把每個數據集的數據進行描述性統計分析，包括平均值、中位數、標準(偏)差、樣本大小、母體方差和母體標準偏差。

數據名稱: data1

平均值: 3.0

中位數: 3.0

標準偏差: 1.4142135623730951

樣本大小: 5

母體方差: 2.0

母體標準偏差: 1.4142135623730951

數據名稱: data2

平均值: 5.6

中位數: 6.0

標準偏差: 2.0591260281974

樣本大小: 5

母體方差: 4.24

母體標準偏差: 2.0591260281974

數據名稱: data3

平均值: 5.0

中位數: 5.0

標準偏差: 1.4142135623730951

樣本大小: 5

母體方差: 2.0

母體標準偏差: 1.4142135623730951

以下為您講解公式

平均值 = $\Sigma x / n$

中位數 = $(x[n/2] + x[n/2+1]) / 2$

標準偏差 = $\sqrt{(\Sigma(x - x \text{ 平均值})^2 / n)}$

母體方差 = $\Sigma(x - x \text{ 平均值})^2 / n$

母體標準偏差 = $\sqrt{(\Sigma(x - x \text{ 平均值})^2 / n)}$

選擇要進行的分析：

1. Hypothesis Testing
2. ANOVA
3. Regression

3

要聽一下線性回歸的概念嗎？(Y/N)

Y

概念講解

以下是簡單線性回歸的概念

=> involves one independent variable and one dependent variable.

Suppose: $y = B_0 + B_1x + \varepsilon$, then $E(y) = B_0 + B_1x$, $\varepsilon \sim NID(0, \sigma^2)$

Sampling and Fitted: $\hat{y} = b_0 + b_1x$

Estimated: $\hat{y} = b_0 + b_1x \rightarrow E(y) = B_0 + B_1x$

$b_0 \rightarrow B_0$; $b_1 \rightarrow B_1$

(residual) $e = y - \hat{y} \rightarrow \varepsilon = y - E(y)$

by $\min \Sigma(y - \hat{y})^2 = \min \Sigma(y - b_0 + b_1x)$

\wedge^2

由 $\partial SSE / \partial b_0 = 0$ and $\partial SSE / \partial b_1 = 0$

得 $b_1 = \Sigma(x - \bar{x})^2 (y - \bar{y})^2 / \Sigma(x - \bar{x})$

\wedge^2

$b_0 = \bar{y} - b_1\bar{x}$

要在聽一次嗎？(Y/N)

N

好的，那我們進入實戰環節！

1. data1
2. data2
3. data3

請選擇要做迴歸分析的因變數：

1

請選擇要做迴歸分析的自變數：

2

迴歸分析結果：

線性迴歸模型 - data1 vs. data2

斜率 (beta0): 1.4

截距 (beta1): 1.4000000000000004

本數據的迴歸模型是: $\hat{y} = 1.4x + 1.4000000000000004$

Statistical (True) Model is: $y = f(x) + \varepsilon$

其中: y = 應變數 ; x = 自變數

Statistical (True) Model \rightarrow Fitted model, eg: $\hat{y} = b_1x + b_0$

利用 data 來 尋找 Y 和 X 的關係 (不一定是因果關係)

請問要預測 **y**(應變數) 值嗎？(Y/N)

Y

請輸入 **y** 值：

100

預測的 **x** 值為：**141.4**

要在預測一次嗎？(Y/N)

N

好的，再見！

其他資料

Github: https://github.com/blingblingdong/Java_statistic

Web App: <https://javashinyapp.fly.dev>

Presentation: <https://java.lsyverycute.com>