# 基于是谁的的是多少是多少沙发上的模型

## 摘 要

摘要是论文的门面,需要高度概括你的工作。清晰地说明你们针对每个问题所采用的核心模型和关键算法,以及得到的主要结论和模型的亮点。

**针对问题一,**我们建立了... 模型,通过... 方法求解,得到了... 的结果。

**针对问题二,**我们应用了... 算法,分析了...,发现...。

针对问题三,我们创新性地提出了...,其优点在于...。

针对问题四,...

最后,本文的模型具有较好的鲁棒性和可扩展性。这里试试换行!

关键词: 关键词 关键词 关键词 关键词 关键词

### 一、 问题重述

在此部分简要重述赛题,厘清需要解决的关键问题点。这能向评委展示你对问题的 理解是准确且深入的。

### 1.1 问题一

#### 1.1.1 首先

# 二、模型假设

为简化问题,便于模型建立与求解,本文做出以下合理假设:

- 假设 1: 这是一个非常重要的假设...
- 假设 2: 我们假设所有数据均是可靠且无误差的...
- 假设 3: 暂不考虑... 等次要因素的影响。

## 三、 符号说明

为方便阅读,本文使用的主要符号及其说明如表1所示。

表 1 符号说明表

符号	说明	单位
m	质量	kg
g	次品率为 $p$ 的整批产品,选取抽样数为 $n$ ,	则其中次品件数 $v \le c$ 的概率 m/s <sup>2</sup>
$\alpha$	某个角度	rad

# 四、问题一的模型建立与求解

#### 4.1 模型建立

根据题意和相关物理定律,我们可以建立...模型。

引理1 这是一个引理...

定义1 这是一个定义...

$$E = mc^2$$

这是一个需要引用的重要公式,见公式(1)。

$$E = mc^2 (1)$$

下图(图1)展示了一个示例。

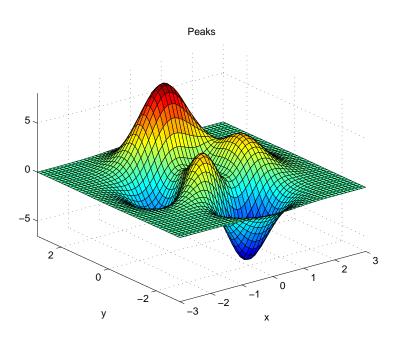


图 1 单图示例

这句话引用了文献1。现在所有引用都将自动变为上标。

#### 4.2 模型求解

为求解上述模型,我们设计了如下步骤:这里是测试赛试试这里是测试赛试试这里 是测试赛试试这里是测试赛试试

这里是测试赛试试

**Step 1:** 数据预处理... 这是第一步的说明,数据预处理摘要是论文的门面,需要高度概括你的工作。清晰地说

**Step 2:** 数据预处理... 这是第一步的说明,数据预处理摘要是论文的门面,需要高度概括你的工作。清晰地说

**Step 3:** 数据预处理... 这是第一步的说明,数据预处理摘要是论文的门面,需要高度概括你的工作。清晰地说

- 1. 首先, ...。
- 2. 其次, ...。
- 3. 最后, ...。

## 4.3 求解结果与分析

这是一个需要引用的重要公式, 见公式(2)。

$$E = \frac{1}{2}mv^2 \tag{2}$$

# 五、 问题二的模型建立与求解

## 5.1 模型建立

对于问题二,我们考虑... 因素,建立了... 模型。如图 2所示,其中图 2a展示了...,图 2b展示了...。

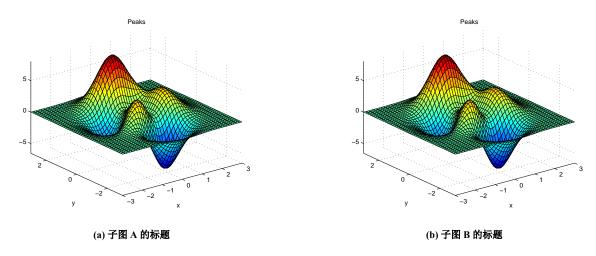


图 2 双子图示例

# 六、 模型的分析与检验

## 6.1 灵敏度分析

•••

### 6.2 误差分析

...

## 七、模型的评价与推广

### 7.1 模型的优点

- 优点 1: 模型结构简洁,物理意义明确。模型结构简洁,物理意义明确。模型结构简洁,物理意义明确。模型结构简洁,物理意义明确。模型结构简洁,物理意义明确。
  - 优点 2: 算法效率高,求解速度快。
  - 优点 3: 模型具有较好的通用性,可推广至...

### 7.2 模型的缺点

- 缺点 1: 假设条件较强, 在... 情况下可能失效。
- 缺点 2: 未考虑... 因素,与实际情况存在一定偏差。

# 参考文献

[1] 司守奎. 数学建模算法与应用[M]. 高等教育出版社, 2011.

## A 支撑材料列表

表 2 附录文件列表

文件名	功能描述
q1.m	问题一核心 MATLAB 程序代码
q2.py	问题二 Python 求解程序
data.xlsx	本文使用的原始数据与处理结果

## B 核心代码

### 问题一 MATLAB 代码 (q1.m)

```
disp("Hello World!")
```

# 问题二 Python 代码 (q2.py)

```
import pandas as pd
2 import numpy as np
3 # 在Python中导入scipy库中的linalg模块
4 # scipy 是Python中的一个科学计算库。
s # linalg 是线性代数 (linear algebra) 的缩写, 它是数学的一个分支, 涉及线性方程、线性
    函数以及它们通过矩阵和向量空间的表示。
6 from scipy import linalg
8 # 读取Excel文件的B:G列,除去第一行(标题)
9 df = pd.read excel('棉花产量论文作业的数据.xlsx', usecols='C:G')
10 print (df)
ɪɪ] # df.to numpy 是 pandas 中 DataFrame 对象的一个方法,用于将 DataFrame 的数据转换为
    NumPy 数组。
x = df.to_numpy()
np.save('data.npy', x)
14 print(x)
15 # 接下来的步骤与之前相同
16 # 标准化数据
X = (x - np.mean(x, axis=0)) / np.std(x, ddof=1, axis=0)
19 # 计算协方差矩阵
R = np.cov(X.T)
22 # 计算特征值和特征向量
23 eigenvalues, eigenvectors = linalg.eigh(R)
24 # 将特征值数组按降序排列
eigenvalues = eigenvalues[::-1]
26 # 将特征向量矩阵的列按降序排列
```

```
eigenvectors = eigenvectors[:, ::-1]

# 计算主成分贡献率和累积贡献率
contribution_rate = eigenvalues / sum(eigenvalues)
# np.cumsum 是 NumPy 库中的一个函数, 用于计算数组元素的累积和。
cum_contribution_rate = np.cumsum(contribution_rate)

# 打印结果
print('特征值为: ')
print(eigenvalues)
print('贡献率为: ')
print(contribution_rate)
print('累计贡献率为: ')
print(cum_contribution_rate)
print('与特征值对应的特征向量矩阵为: ')
print(eigenvectors)
```