

# 《程序设计基础(C语言)》 翻转课堂教学安排



# ■翻转课堂教学目的

#### **画通过翻转课堂达到以下目的**

- ●通过对人工智能领域的实际问题求解,使学生能够针对问题设计算法、编程实现,从而培养解决实际问题的能力;
- ①通过对算法和程序的编写和改进讨论,培养针对所设计方案和模型的正确性进行推理、验证,分析模型的局限性,并进行优化的能力。



# ■翻转课堂教学安排

- 提前部署题目
- 靈 分组进行讨论
- 極自由组队, 共分为5组, 每组5-8人
- 靈 每组取一个响亮、有个性的组名
- 各组对题目求解方法进行阐述,然后针对其求解方法,展开讨论,评价优劣,并寻找优化方法



# ■翻转课堂教学安排

#### 輕教室安排

今 每个班单独一个教室进行教学

① 人工智能2201班: 1号楼B212

↑ 人工智能2202班: 1号楼B216



### ⊒选题

●根据专业特点,有针对性地结合机器学习、深度学习中的问题进行选题

靈五个讨论题目、一个扩展题目

①题目一: 卷积神经网络之卷积和池化基础版

①题目二: 卷积神经网络之卷积和池化进阶版

↑题目三: 平方根计算问题讨论

↑题目四:函数的积分问题讨论

↑题目五:方程的最小值问题讨论

①扩展题目:人工神经网络



# 题目一:卷积和池化之基础版

# □题目一: 卷积和池化之基础版

#### 题目背景

<sup>①</sup>卷积和池化是人工智能领域中应用广泛的卷积神经网络的基本操作。

一简单来说,卷积就是用卷积核对一组数据进行卷积操作;而池化操作可以在尽可能保留特征的情况下缩减数据的规模。

①卷积和池化的数学概念、含义请大家自行上网搜索查看,本题目仅描述基本的操作过程。

卷积: convolution

池化: pooling

卷积神经网络: CNN, Convolutional Neural Network

卷积动画演示: https://www.bilibili.com/video/av837553929/



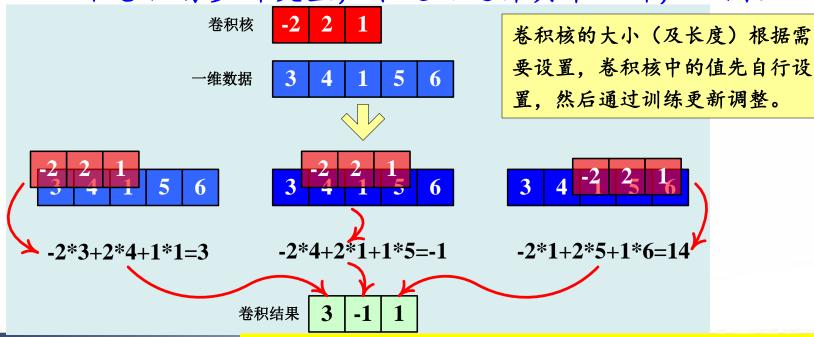
### 题目一: 卷积和池化之基础版

# □题目一: 卷积和池化之基础版

题目背景:一维卷积和池化

①针对只有一个维度的数据进行,比如一行数据、一维数组等,实际中可以是由10天的气温组成的数据等。

一一维卷积有多种类型,本题目选择其中一种,如图。



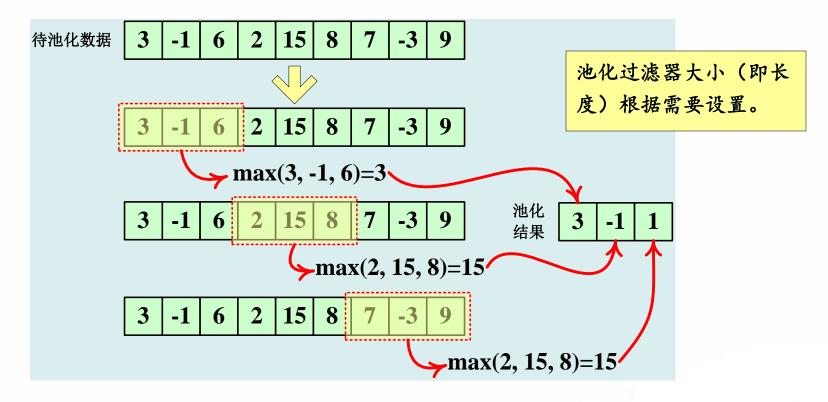


### 题目一: 卷积和池化之基础版

### □题目一: 卷积和池化之基础版

题目背景:一维卷积和池化

①池化也有多种类型,本题目选择其中一种,如图。





# 题目一: 卷积和池化之基础版

# □题目一: 卷积和池化之基础版

#### 题目具体编程要求:

- 1. 使用C语言(或伪代码)编写实现"一维卷积和池化",对一维卷积后的结果进行池化操作。
- 2. 自己构建大于等于100个数据的一维数组,对其进行 卷积和池化,卷积核长度需大于等于3,池化过滤器 长度需大于等于3。
- 3. 讨论是否有快速进行卷积和池化的编程实现方法。



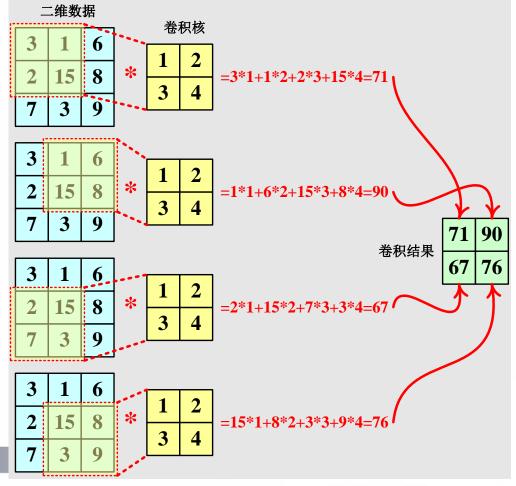
### 题目二:卷积和池化之进阶版

# □题目二: 卷积和池化之进阶版

#### 靈题目背景: 二维卷积和池化

令针对有两个维度的 数据进行,经常用 于处理图片数据等。 一一生卷积有多种 类型,本题目选择 其中一种,如图。

卷积核的大小 (m\*n) 根据需要设置, 卷积核中的值先自行设置, 然后通过训练更新调整。





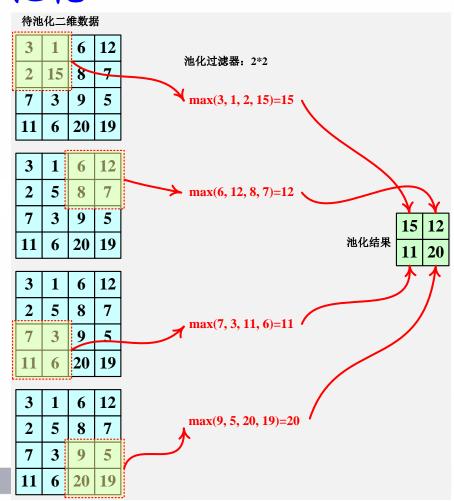
### 题目二:卷积和池化之进阶版

# □题目二: 卷积和池化之进阶版

#### 题目背景: 二维卷积和池化

个二维池化也有多种 类型,本题目选择 其中一种,如图。

池化过滤器的大小 (m\*n) 根据需要设置。





# 题目二、卷积和池化之进阶版

# □题目二: 卷积和池化之进阶版

#### 题目具体编程要求:

- 1. 使用C语言(或伪代码)编写实现"二维卷积和池化",对二维卷积后的结果进行池化操作。
- 2. 自己构建大于等于10\*10的二维数组,对其进行卷积和池化,卷积核需大于等于3\*3,池化过滤器需大于等于3\*3。
- 3. 讨论是否有快速进行卷积和池化的编程实现方法。

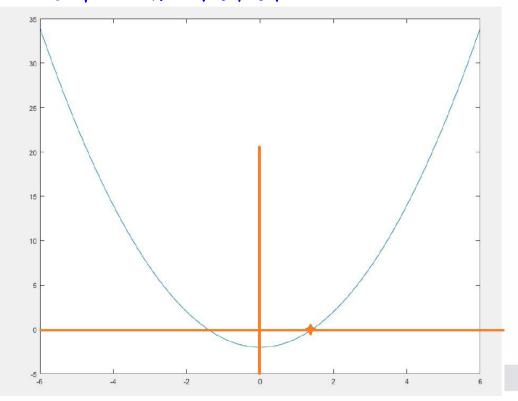


### 题目三:平方根计算问题讨论

# □题目三: 平方根计算问题讨论

靈編程实现sqrt(x)函数。以sqrt(2)为例,可将其转换为f(x)=x\*x-2的根,也就是f(x)与x轴的交点。

靈讨论快速平方根计算算法



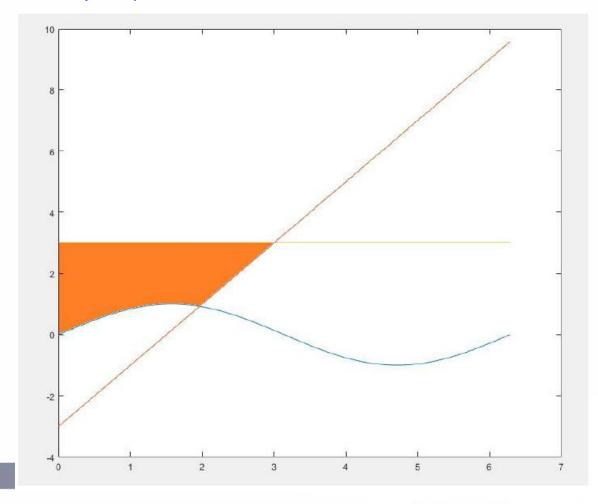


# 题目四:函数的积分问题讨论

### □题目四:函数的积分问题讨论

#### 極讨论如下函数的积分问题

$$f(x,y) = \begin{cases} y-3 < 0 \\ y-\sin(x) > 0 \\ y-(2x-3) > 0 \end{cases}$$



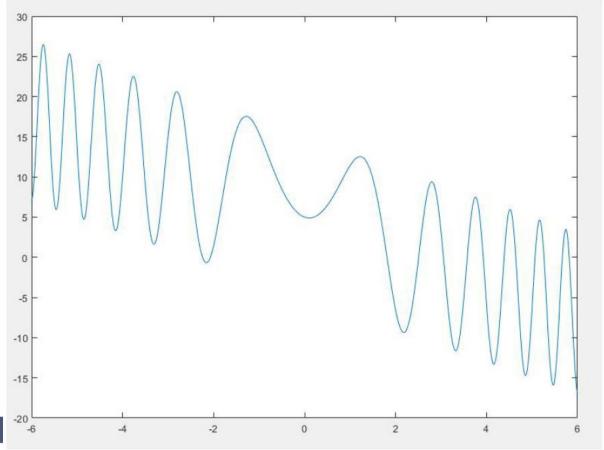


# 题目五:方程的最小值问题讨论

# □题目五:方程的最小值问题讨论

#### 極讨论如下方程的最小值问题

$$f(x) = 10\sin(x^2) - 2\sin(x) + 5$$





# □扩展题目:人工神经网络之基础版

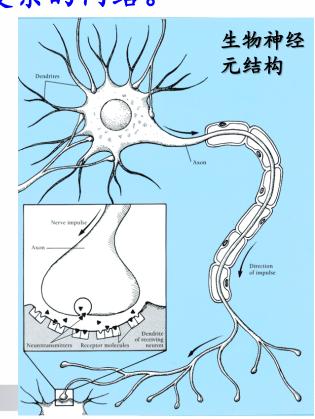
题目背景:人工神经网络介绍

一人工神经网络受到生物学的启发,生物的学习系统是由相互连接的神经元组成的异常复杂的网络。

一个神经元会接收来自其他n个神经元传递过来的信号,进行处理后输出。

个人脑大约有10<sup>11</sup>个神经元,平均 每一个与其他10<sup>4</sup>个相连。

人工神经网络: artificial neural network

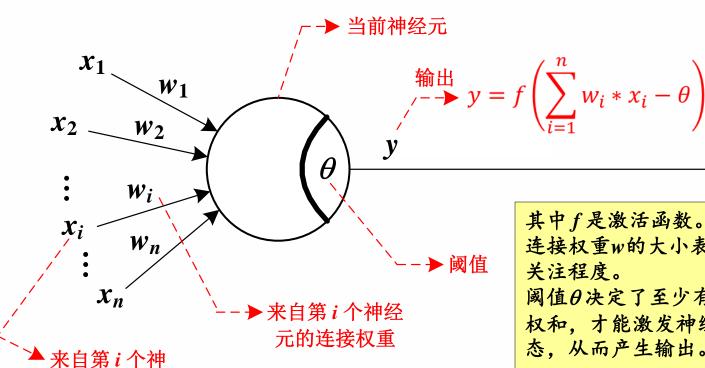




# □扩展题目:人工神经网络之基础版

题目背景:人工神经网络介绍

M-P人工神经元模型



连接权重w的大小表明对该输入的

阈值 8 决定了至少有多大的输入加 权和, 才能激发神经元进入兴奋状 态, 从而产生输出。

参考自周志华《机器学习》、张玉宏《深度学习之美》

经元的输入

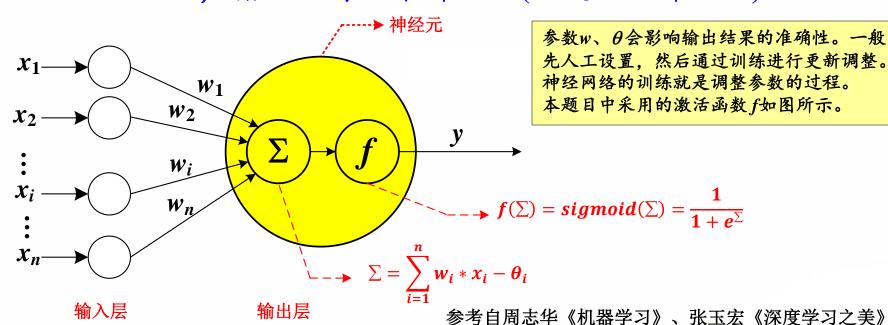


# □扩展题目:人工神经网络之基础版

靈题目背景:人工神经网络介绍

母最简单的神经网络——只有一个神经元

删由两层构成,输入层接收外界信号后传递给输出层,输出层有一个神经元(就是M-P神经元)





# □扩展题目:人工神经网络之基础版

靈题目背景:人工神经网络介绍

**①使用神经网络预测示例** 

#### 以预测西瓜甜度为例:

假设我们从西瓜的色泽、根蒂、敲声、形状、重量等五个指标预测西瓜甜度。为方便计算,每个指标的值都转换为数值,如色泽取值有青绿、乌黑、黄绿等3种,则其取值为1、2、3;形状取值有椭圆、圆形等2中,则其取值为1、2;以此类推。

权重w设置为0.8、0.5、0.9、0.4、0.2,阈值 $\theta$ 设置为3。

设某西瓜的五个指标值分别为: 1、3、2、2、4,则使用神经网络预测其甜度为: /n

$$y = f\left(\sum_{i=1}^{n} w_i * x_i - \theta\right)$$

= sigmoid(0.8 \* 1 + 0.5 \* 3 + 0.9 \* 2 + 0.4 \* 2 + 0.2 \* 4 - 3)

= sigmoid(2.7) = 
$$\frac{1}{1 + e^{-2.7}}$$
 = 0.937



# □扩展题目:人工神经网络之基础版

题目背景:人工神经网络介绍

一神经网络训练:参数w、θ,会影响输出结果的准确性。一般先随机设置,然后通过训练进行更新调整。参数调整方式不止一种,本题目选择其中一种,如下。

参数的调整是根据预测值与真实值之间的误差进行的,在训练时针对多个数据组成的数据集进行训练,每个数据为 $< x_1, x_2, \dots x_i, \dots x_n, t>$ ,其中 t 为结果的真实值。针对其中第 k 个数据,设  $y_k$  为针对第 k 个数据的预测值,  $t_k$  为

针对第 k 个数据的真实值。

则参数w、θ的更新公式为: m为数据集中数据的个数。

$$w_i = w_i + \eta * \Delta w_i$$
$$\theta = \theta + \eta * \Delta \theta$$

η为学习率,在此可以设置为0.05。

$$\Delta w_i = x_i * \sum_{k=1}^m y_k * (1 - y_k) * (t_k - y_k)$$

$$\Delta \theta = -\sum_{k=1}^{m} y_k * (1 - y_k) * (t_k - y_k)$$



# □扩展题目:人工神经网络之基础版

靈题目背景:人工神经网络介绍

一神经网络训练:神经网络训练的训练就是不断循环调整参数的过程。

设置固定的循环次数,如1000次,来结束调整参数的循环。

对神经网络模型预测性能的评价可以使用以下公式进行:

$$E = \frac{1}{m} \sum_{k=1}^{m} \frac{1}{2} * (y_k - t_k)^2$$



# □扩展题目:人工神经网络之基础版

#### 靈题目具体编程要求:

- 1. 根据前面给出的人工神经网络背景材料以及查找资料,使用C语言(或伪代码)编写实现"只有一个神经元的最简单的神经网络"及其训练过程。
- 2. 自己构建大于等于100个数据的训练数据集,并进行训练。
- 3. 给出训练后神经网络的性能评价值。
- 4. 讨论更改学习率η的值、循环次数对训练的影响。



# 扩展题目:人工神经网络之进阶版

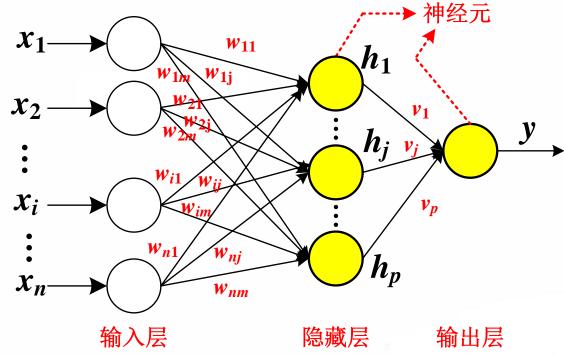
# □扩展题目:人工神经网络之进阶版

题目背景:人工神经网络介绍

母只有一个神经元的神经网络能力有限,因此扩展出具有多个神经元的神经网络。本题目采用的单隐层神经网络如图所示。

图中黄色圆表示神经元,与前面的神经元采用一样的设置,每个神经元都有各自的阈值 $\theta$ 。隐藏层神经元的输出为h,输出层神经元的输出为最终结果y。

输入层到隐藏层的参数为w, 隐藏层到输出层的参数为v。





# 扩展题目:人工神经网络之进阶版

# □扩展题目:人工神经网络之进阶版

题目背景:人工神经网络介绍

一个本题目的单隐层神经网络参数更新调整方法如下。

隐藏层到输出层参数更新方法:  $v_j = v_j + \eta * \Delta v_j$  m为数据集中数据的个数。  $0 = 0 + m + \Delta 0$ 

$$\theta = \theta + \eta * \Delta \theta$$

$$\Delta v_j = h_j * \sum_{k=1}^m y_k * (1 - y_k) * (t_k - y_k)$$

$$\Delta \theta = -\sum_{k=1}^{m} y_k * (1 - y_k) * (t_k - y_k)$$

输入层到隐藏层参数更新方法:  $w_{ij} = w_{ij} + \eta * \Delta w_{ij}$ 

$$\theta_j = \theta_j + \eta * \Delta \theta_j$$

$$\Delta w_{ij} = x_i * \sum_{k=1}^{m} h_j * (1 - h_j) * y_k * (1 - y_k) * (t_k - y_k)$$

$$\Delta\theta_j = -\sum_{k=1}^m h_j * (1 - h_j) * y_k * (1 - y_k) * (t_k - y_k)$$

其中: $h_i$ 为隐藏层第j个神经元的输出,其计算公式与第11页一致。



# 扩展题目:人工神经网络之进阶版

# □扩展题目:人工神经网络之进阶版

#### 题目具体编程要求:

- 1. 使用C语言(或伪代码)编写实现"单隐层神经网络"及其训练过程。
- 2. 自己构建大于等于100个数据的训练数据集,并进行训练。
- 3. 给出训练后神经网络的性能评价值。
- 4. 讨论更改学习率η的值、循环次数对训练的影响。