### 一、选择题(每题3分,共30分)

- 1. 下列哪一项不属于监督学习?
  - A. 分类
  - B. 回归
  - C. 聚类
  - D. 识别
- 2. 在模型评估中,如果正负样本比例不平衡,以下哪个指标可能不是一个好的评估方法?
  - A. 精确率 (Precision)
  - B. 召回率 (Recall)
  - C. F1-Score
  - D. 准确率 (Accuracy)
- 3. 在神经网络中,哪个激活函数在输入为正数时导数恒为1,有效避免了梯度消失问题?
  - A. Sigmoid
  - B. Tanh
  - C. ReLU
  - D. Softmax
- 4. 为了解决简单循环神经网络(RNN)在处理长序列时可能出现的梯度消失问题,引入了哪种模型?
  - A. 前馈神经网络 (Feed-forward Neural Network)
  - B. 卷积神经网络 (Convolutional Neural Network)
  - C. 长短时记忆模型 (LSTM)
  - D. 感知机 (Perceptron)
- 5. [cite\_start]在卷积神经网络(CNN)中,哪种操作通过共享权重参数来减少模型参数数量,并能在一定程度上防止过拟合? [cite: 14]
  - A. 池化 (Pooling)
  - B. 卷积 (Convolution)
  - C. 批归一化 (Batch Normalization)
  - D. 填充 (Padding)
- 6. 在循环神经网络(RNN)的应用模式中,常用于文本情感分类的是哪一种?
  - A. 多对多
  - B. 多对一
  - C. 一对多
  - D. 一对一
- 7. 在自注意力(Self-Attention)机制中,计算注意力权重时,每个单词的查询向量(Query)需要和什么进行点积运算?
  - A. 其他所有单词的值向量 (Value)
  - B. 其他所有单词的键向量 (Key)

- C. 其他所有单词的查询向量 (Query)
- D. 其他所有单词的词向量 (Word Embedding)
- 8. 下列哪种正则化方法是在训练神经网络时,以一定概率随机"丢掉"一部分神经元?
  - A. L1 正则化
  - B. L2 正则化
  - C. 批归一化 (Batch Normalization)
  - D. Dropout
- 9. 在逻辑回归(Logistic Regression)模型中,其输出值 y 的范围是?
  - A. (0, 1)
  - B. (-1, 1)
  - C. [0, 1]
  - D. 任何实数
- 10. 误差反向传播算法解决了神经网络中的哪一个核心难题?
  - A. 网络结构设计
  - B. 参数优化
  - C. 激活函数选择
  - D. 数据预处理

### 二、 判断题(每题2分,共10分)

- 1. 训练集、验证集和测试集的数据可以有交叉,以提高模型的训练效果。(错)
- 2. 经验风险越小,模型在测试集上的表现就一定越好。(**错**)
- 3. 单层感知机可以模拟"逻辑异或"这一线性不可分的功能。(**错**)
- 4. 在循环神经网络中,参数  $W_x$ 、 $W_o$  和  $W_h$  在不同时间步是共享(复用)的。(**对**)
- 5. Transformer 模型通过引入自注意力机制,未对输入的方向、距离信息进行编码。(对)

#### 三、 填空题(每空2分,共20分)

- 1. 机器学习根据数据利用方式可分为 **监督学习**、无**监督学习** 和半监督学习。
- 2. F1-Score 是 精确率 (Precision) 和 召回率 (Recall) 的调和平均数。
- 3. 循环神经网络(RNN)是一类用于处理 **序列数据** 的网络结构。
- 4. LSTM 模型通过引入三种门结构来控制信息流动,这三种门分别是 **输入门、遗忘门** 和输出门。
- 5. 梯度下降算法中,梯度的反方向是函数值 下降最快 的方向。
- 6. 为了防止过学习,可以在损失函数中加入 **正则化项(或惩罚项)** 来降低模型复杂度。

7. 批归一化(Batch Normalization)通过规范化手段,将神经网络每层神经元的输入值分布改变成均值为 **0**、方差为1的标准正态分布。

### 四、 简答题(每题10分,共30分)

- 1. 什么是过拟合?请解释导致期望风险增加的原因,并列举至少两种防止过拟合的方法。
  - 过拟合:指模型在训练集上表现很好(经验风险小),但在未见过的新数据(如测试集)上表现很差(期望风险大)的现象,即模型的泛化能力很弱。
  - **原因**: 当模型过于复杂,反复学习训练数据后,虽然经验风险会持续降低,但模型的泛化误差 (err) 会增加,导致期望风险(真实风险)随之增加。
  - 防止方法 (任选两种):
    - 。 结构风险最小化:引入正则化项(如L1或L2正则化)来惩罚模型的复杂度。
    - **Dropout**:在训练过程中随机丢弃一部分神经元,降低网络复杂度。
    - 。 **批归一化(Batch Normalization)**: 对网络中间层的输入进行归一化,有助于稳定训练过程,也有一定的正则化效果。
- 2. 请简述循环神经网络(RNN)为什么会出现梯度消失问题,并说明长短时记忆模型(LSTM)是如何缓解这个问题的。
  - **RNN梯度消失原因**: RNN在反向传播计算梯度时,需要用到链式求导法则。在长序列中,梯度的计算涉及到多个激活函数(如tanh)导数的连乘。由于tanh函数的导数取值范围是(0, 1],多个小于1的数连乘会导致最终的梯度值趋近于0,这就是梯度消失问题。
  - **LSTM如何缓解**: LSTM引入了内部记忆单元(Cell State)和门控机制。 内部记忆单元的信息 更新是通过遗忘门和输入门控制的,其状态更新公式为  $c_t = f_t c_{t-1} + i_t tanh(\cdot)$ 。在对  $c_{t-1}$  求偏导时,会包含一项遗忘门  $f_t$  的输出。如果遗忘门选择保留旧信息( $f_t$  接近1),梯度就可以在时间步之间很好地传递而不会消失,从而缓解了梯度消失问题。
- 3. 请对比卷积神经网络(CNN)中的卷积操作与Transformer中的自注意力机制在感受野上的主要区别。
  - **CNN的感受野**: CNN中的卷积操作使用**固定大小的卷积核**在输入数据(如图像)上滑动,每个输出点的取值仅依赖于输入中一个局部区域内的点。这个局部区域就是感受野,其大小和形状是**预先固定**的,并且通过参数共享在整个输入上重复使用。
  - **Transformer的自注意力机制**: Transformer中的自注意力机制的感受野是**动态的、全局的**。它通过计算查询向量(Query)与所有键向量(Key)的相似度来得到注意力权重,然后用这些权重去加权所有的值向量(Value)。这意味着模型可以自适应地决定感受野的大小和形状,关注输入序列中任意位置的信息,而不仅仅是局部邻域。

### 五、 计算题(10分)

假设一个卷积神经网络的输入图像大小为  $32\times32$  像素,使用一个大小为  $5\times5$  的卷积核进行卷积操作,步长(Stride)为1,边缘填充(Padding)像素数为2。请根据公式计算并写出卷积操作后得到的特征图(Feature Map)的分辨率(大小)。

#### 解:

根据卷积结果分辨率的计算公式:

输出尺寸 =  $\frac{W+2P-F}{S}+1$ 

#### 其中:

- W = 输入图像大小 = 32
- F = 卷积核大小 = 5
- P = 边缘填充像素数 = 2
- S=步长=1

将数值代入公式:

输出尺寸 =  $\frac{32+2\times2-5}{1}+1$ 

输出尺寸 =  $\frac{32+4-5}{1}+1$ 

输出尺寸 =  $\frac{31}{1} + 1$ 

输出尺寸 = 31 + 1 = 32

答: 经过卷积操作后,得到的特征图分辨率为 32 imes32。

### 选择题解析

### 1. 下列哪一项不属于监督学习?

- 正确答案: C. 聚类
- 解析:
  - 。 [cite\_start]**监督学习** (Supervised Learning) 的目标是利用**带有标签信息**的训练数据  $\{(x_i,y_i)\}_{i=1}^n$  来学习一个最优的映射函数 f [cite: 1][cite\_start]。分类、识别和回归都属于监督学习的范畴,因为它们都需要有标签的数据(例如,图片和它的类别,或房屋特征和它的价格)来进行训练 [cite: 1, 4]。
  - 。 [cite\_start]**无监督学习** (Unsupervised Learning) 则是直接从**无标签数据**  $\mathcal{D} = \{x_i, i=1,\cdots,n\}$  出发学习映射函数 [cite: 1]。聚类(Clustering)是无监督学习的典型例子,其目的是在 没有预先定义类别的情况下,将相似的数据点分组。

### 2. 在模型评估中,如果正负样本比例不平衡,以下哪个指标可能不是一个好的评估方法?

• 正确答案: D. 准确率 (Accuracy)

- 解析:
  - 。 [cite\_start]材料中明确指出: "如果正负样例比例不平衡, 准确率不是一个好的方法" [cite: 3]。
  - 。 [cite\_start]**原因**:准确率计算的是正确预测的样本数占总样本数的比例 ( $ACC = \frac{TP+TN}{P+N}$ ) [cite: 3]。在一个类别极不平衡的数据集(例如99%的样本是负例,1%是正例)中,模型即使将所有样本都预测为负例,也能获得99%的准确率,但这显然是一个没有区分能力的无效模型。而精确率、召回率和F1-Score更能反映模型对少数类别的识别能力。

## 3. 在神经网络中,哪个激活函数在输入为正数时导数恒为1,有效避免了梯度消失问题?

- 正确答案: C. ReLU
- 解析:
  - 。 [cite\_start]ReLU (Rectified Linear Unit) 函数的定义为 f(x) = max(0,x) [cite: 7]。
  - 。 [cite\_start]其导数特性是:当输入  $x\geq 0$  时,导数恒为1 [cite: 7][cite\_start]。这一特性使得梯度在反向传播过程中能够保持其大小,不会因为多层连乘而趋向于0,从而有效**避免了梯度消失问题** [cite: 7]。
  - 。 [cite\_start]**Sigmoid** 函数的导数小于1,在深度网络中容易导致梯度消失 [cite: 7][cite\_start]。 **Softmax** 通常用于输出层进行多分类,而不是作为隐藏层的激活函数来解决梯度问题 [cite: 8]。

## 4. 为了解决简单循环神经网络(RNN)在处理长序列时可能出现的梯度消失问题,引入了哪种模型?

- 正确答案: C. 长短时记忆模型 (LSTM)
- 解析:
  - 。 [cite\_start]材料中提到,简单的循环神经网络由于激活函数(如tanh)的导数小于1,在处理长序列时,多个小数连乘会导致梯度求导结果很小,从而引发**梯度消失问题** [cite: 17]。
  - 。 [cite\_start]紧接着明确指出:"为了缓解这个问题,\*\*长短时记忆模型(Long Short-Term Memory, LSTM)\*\*被提出" [cite: 17][cite\_start]。LSTM通过引入内部记忆单元和门控结构,使得梯度能够更好地在长序列中传递 [cite: 17, 23]。

# 5. 在卷积神经网络(CNN)中,哪种操作通过共享权重参数来减少模型参数数量,并能在一定程度上防止过拟合?

• 正确答案: B. 卷积 (Convolution)

- 解析:
  - 。 [cite\_start]材料在描述卷积算子的特点时提到:"局部感知、**参数共享**:卷积操作的权重参数可学习、可被重复使用,**减少了参数总数,一定程度防止过拟合**" [cite: 14]。
  - 。参数共享意味着一个卷积核(一组权重)会滑过整个输入图像,用同一套参数去检测图像不同 位置的特征,这极大地减少了模型需要学习的参数量,与每个像素都连接一个独立权重的前馈 网络形成鲜明对比。

#### 6. 在循环神经网络(RNN)的应用模式中,常用于文本情感分类的是哪一种?

• 正确答案: B. 多对一

- 解析:
  - 。 [cite\_start]**多对一 (Many-to-one)** 模式的特点是输入一个序列数据(多个单元),而输出只有一个单元 [cite: 20]。
  - 。 [cite\_start]文本情感分类任务正是如此:输入是一个由多个单词组成的句子(多输入),输出是整个句子的情感类别(如"积极"或"消极",单输出)。材料中明确将"多对一"模式与"**情感分类**"应用相对应 [cite: 20]。

# 7. 在自注意力(Self-Attention)机制中,计算注意力权重时,每个单词的查询向量(Query)需要和什么进行点积运算?

- 正确答案: B. 其他所有单词的键向量 (Key)
- 解析:
  - 。 [cite\_start]自注意力机制的核心是计算一个词与句子中其他所有词的关联程度。这个关联度(或称注意力分数)是通过该词的**查询向量 (Query)** 与其他所有词的**键向量 (Key)** 进行点积得到的 [cite: 26]。
  - 。 [cite\_start]材料中的图示和公式清晰地展示了这一点:例如,为了计算单词  $w_3$  对其他单词的注意力,需要用  $q_3$  分别与  $k_1,k_2,k_3,k_4$  进行点积运算,得到原始的注意力分数  $\alpha_{3j}=q_3\cdot k_j$  [cite: 26]。

### 8. 下列哪种正则化方法是在训练神经网络时,以一定概率随机"丢掉"一部分神经元?

• 正确答案: D. Dropout

• 解析:

- 。 [cite\_start]**Dropout** 的定义就是"指在训练神经网络的过程中**随机丢掉一部分神经元**来降低神经 网络的复杂度,从而防止过拟合" [cite: 23]。
- 。 [cite\_start]L1和L2正则化是通过在损失函数中添加参数的范数作为惩罚项来实现的 [cite: 24] [cite\_start]。批归一化是一种规范化手段,主要目的是加速收敛和克服梯度消失 [cite: 24, 31]。

### 9. 在逻辑回归(Logistic Regression)模型中,其输出值 y 的范围是?

• 正确答案: A. (0, 1)

• 解析:

- 。 [cite\_start]逻辑回归使用了Sigmoid函数(或称Logistic函数) $y=rac{1}{1+e^{-z}}$ 来将线性回归的输出映射到一个概率空间 [cite: 4]。
- 。 [cite\_start]Sigmoid函数的特性决定了其输出值永远在0和1之间,但不会等于0或1。因此,其取值范围是开区间 **(0, 1)** [cite: 4]。这个输出值通常被解释为某个事件发生的概率。

### 10. 误差反向传播算法解决了神经网络中的哪一个核心难题?

• 正确答案: B. 参数优化

• 解析:

- 。 [cite\_start]在神经网络的历史发展部分,材料提到误差反向传播算法"解决了多层感知机中**参数 优化**这一难题" [cite: 8]。
- 。 [cite\_start]在参数优化章节中也再次说明,模型会利用**反向传播算法**将损失误差由后向前传递,然后通过梯度下降算法对神经网络中的参数进行更新,这个过程就是参数优化 [cite: 12]。