

## 介绍



#### 笔记简介:

• 面向对象:深度学习初学者

• 依赖课程: 线性代数,统计概率,优化理论,图论,离散数学,微积分,信息论

#### 知乎专栏:

https://zhuanlan.zhihu.com/p/693738275

#### Github & Gitee 地址:

https://github.com/mymagicpower/AIAS/tree/main/deep learning

https://gitee.com/mymagicpower/AIAS/tree/main/deep\_learning

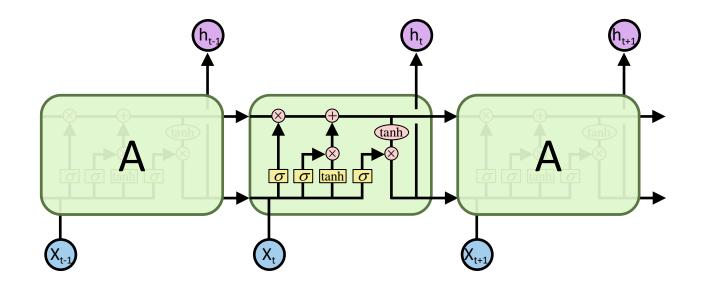
#### \* 版权声明:

- 仅限用于个人学习
- 禁止用于任何商业用途



# 长短期记忆神经网络(Long Short-Term Memory, LSTM)

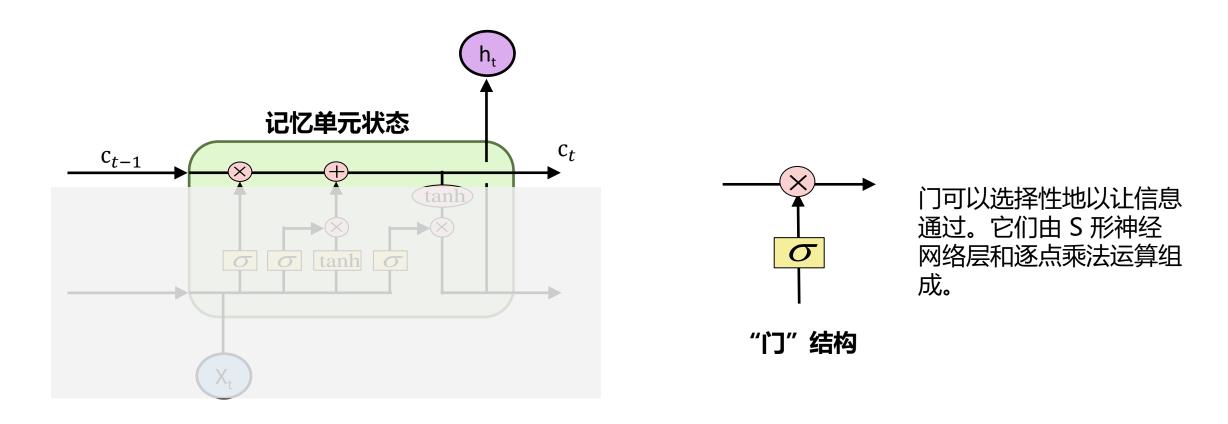
长短期记忆神经网络(Long Short-Term Memory, LSTM)是一种常用于处理序列数据的深度学习模型,特别**适用于需要长期记忆**和**捕捉时间依赖关系**的任务。相比于传统的循环神经网络(RNN),LSTM在**解决梯度消失和梯度爆炸等问题**上表现更好。





## 长短期记忆神经网络的原理

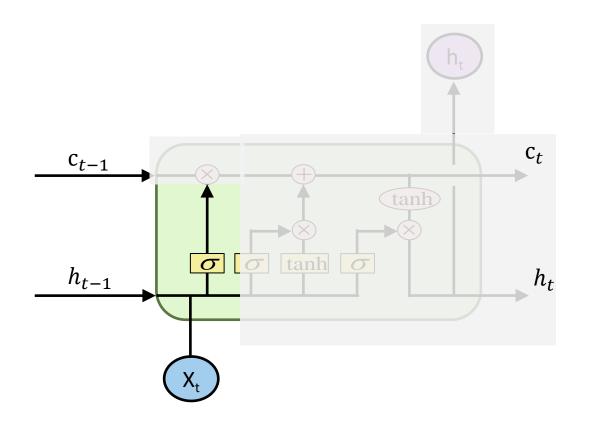
长短期记忆神经网络通过门结构来有效地捕捉和记忆长期依赖关系。LSTM中的门结构包括三种门:遗忘门(Forget Gate)、输入门(Input Gate)和输出门(Output Gate),以及一个单元状态(Cell State)用于存储信息。







遗忘门 (Forget Gate): 遗忘门决定了在当前时间步应该忘记多少过去的信息。它通过一个sigmoid激活函数来输出一个0到1之间的值,表示每个单元状态中的信息应该被保留(1)还是被遗忘(0)。



#### 遗忘门计算步骤:

- ① 输入:数据为 $h_{t-1}$ 和  $x_t$
- ② Sigmoid 激活函数计算
- ③ 输出:  $f_t$  决定遗忘哪些数据, 0表示"完全遗忘", 1表示"完全保留".

### 计算公式如下:

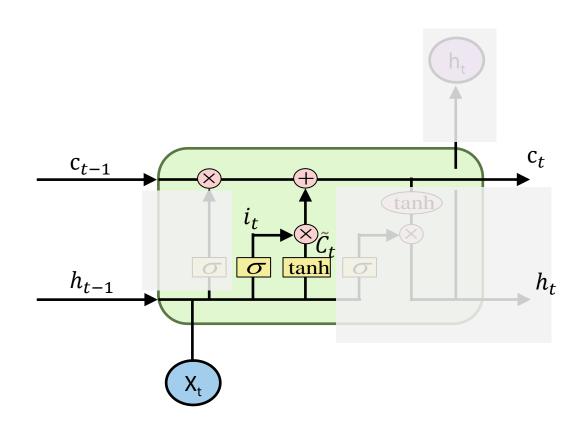
$$f_t = \sigma \big( W_f \cdot [h_{t-1}, x_t] + b_f \big)$$

- σ( )为Sigmoid函数
- "•"为点乘运算,
- $[h_{t-1}, x_t]$  为输入数据
- $W_f$  为遗忘门的权重
- $b_f$  为遗忘门的偏置。



## 长短期记忆神经网络的原理 - 输入门

输入门 (Input Gate):输入门决定了在当前时间步应该更新多少新的信息到单元状态中。它包括两部分:一个sigmoid激活函数用于确定更新哪些信息,以及一个tanh激活函数用于创建一个新的候选值向量,这个向量将会被加入到单元状态中。



### 输入门计算步骤:

- ① 输入数据为 $h_{t-1}$ 和  $x_t$
- ② Sigmoid 激活函数计算,利用Sigmoid激活函数输出数值在0~1的特性,决定更新哪些数据
- ③ Tanh层创建新的候选值向量  $\tilde{C}_t$

### 计算公式如下:

$$i_t = \sigma(W_i \cdot [h_{t-1}, x_t] + b_i)$$

$$\tilde{C}_t = \tanh(W_C \cdot [h_{t-1}, x_t] + b_C)$$

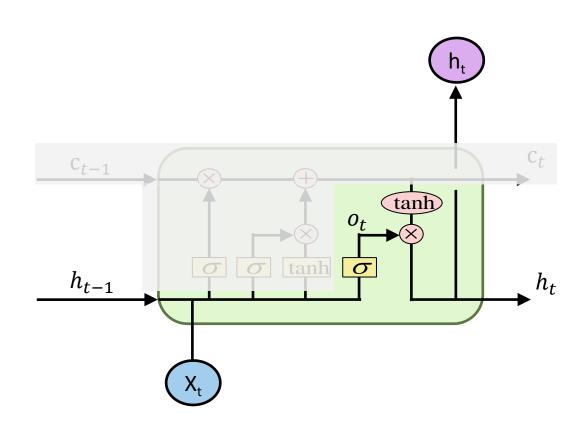
$$C_t = f_t * C_{t-1} + i_t * \tilde{C}_t$$

- σ( )为Sigmoid函数
- "•" 为点乘运算,
- $[h_{t-1}, x_t]$  为输入数据
- $W_i$  为输入门的权重
- $b_i$  为输入门的偏置。



## 长短期记忆神经网络的原理 - 输出门

输出门(Output Gate):输出门决定了在当前时间步应该输出多少信息到下一个时间步。它通过一个sigmoid激活函数来确定单元状态的哪部分将被输出,然后通过一个tanh激活函数将细胞状态进行缩放,最终输出到下一个时间步。



### 输出门计算步骤:

- ① 输入:数据为 $h_{t-1}$ 和  $x_t$
- ② Sigmoid 激活函数计算  $o_t$  ,利用Sigmoid激活 函数输出数值在 $0 \sim 1$ 的特性,决定更新哪些 数据
- ③ Tanh层再和 S 形网络层的输出值相乘

#### 计算公式如下:

$$o_t = \sigma(W_o[h_{t-1}, x_t] + b_o)$$
  
$$h_t = o_t * \tanh(C_t)$$

- σ( )为Sigmoid函数
- "•" 为点乘运算,
- $[h_{t-1}, x_t]$  为输入数据
- W<sub>o</sub> 为输出门的权重
- $b_o$  为输出门的偏置。

