

以下是该模型每一层的参数设置表格：

层名称	参数	设置
LSTM层	输入维度	<code>input_size</code> (输入特征的维度)
	隐藏层维度	<code>hidden_size</code> (LSTM隐藏层的维度)
	层数	<code>num_layers</code> (LSTM的层数)
	方向数	<code>num_directions</code> (单向LSTM · 值为1)
	批量大小	<code>batch_size</code> (每次训练或推理时输入的样本数量)
注意力机制	线性层输入维度	<code>hidden_size</code> (LSTM隐藏层的维度)
	线性层输出维度	<code>hidden_size</code> (与输入维度相同，用于计算注意力分数)
	激活函数	<code>tanh</code> (用于计算注意力分数)
	权重计算	<code>softmax</code> (在时间步维度上计算注意力权重)
全连接层	输入维度	<code>hidden_size</code> (注意力机制生成的上下文向量的维度)
	输出维度	<code>output_size</code> (模型输出的维度，即预测结果的大小)

表格说明

1. LSTM层：

- 输入维度由模型的 `input_size` 参数决定，表示每个时间步输入向量的大小。
- 隐藏层维度由 `hidden_size` 参数决定，表示LSTM内部状态的复杂度。
- 层数由 `num_layers` 参数决定，表示堆叠的LSTM层的数量。
- 方向数为1，表示这是一个单向LSTM。
- 批量大小由 `batch_size` 参数决定，表示每次训练或推理时输入的样本数量。

2. 注意力机制：

- 线性层的输入和输出维度均为 `hidden_size`，用于对LSTM输出进行变换，计算注意力分数。
- 使用 `tanh` 激活函数对注意力分数进行非线性变换。
- 使用 `softmax` 函数在时间步维度上计算注意力权重，使得权重之和为1。

3. 全连接层：

- 输入维度为 `hidden_size`，与注意力机制生成的上下文向量的维度相同。
- 输出维度为 `output_size`，表示模型最终的预测结果的大小。

通过以上参数设置，该模型能够有效地处理序列数据，并在序列预测任务中取得较好的性能。