代码结构

1. 导入库和设置设备

- 导入必要的库,如 torch, matplotlib, nltk 等。
- 设置设备为 cuda 或 cpu。

2. 定义常量

- 定义 SOS_token 和 EOS_token。

3. 类定义

- Lang 类: 用于处理语言的词汇表。
- EncoderRNN 类:编码器 RNN。
- AttnDecoderRNN 类: 带注意力机制的解码器 RNN。

4. 数据预处理

- unicodeToAscii 函数:将 Unicode 字符串转换为 ASCII。
- normalizeString 函数:标准化字符串。
- readLangs 函数: 读取语言对并标准化。
- filterPair 和 filterPairs 函数:过滤句子对。
- prepareData 函数:准备数据,生成词汇表和句子对。

5. 训练数据准备

- indexesFromSentence 函数:将句子转换为索引列表。
- tensorFromSentence 函数:将句子转换为张量。
- tensorsFromPair 函数:将句子对转换为张量对。

6. 训练模型

- train 函数:训练单个句子对。
- trainIters 函数:迭代训练模型。

7. 评估模型

- evaluate 函数:评估单个句子。

- evaluateRandomly 函数: 随机评估多个句子。
- showPlot 函数: 绘制损失图。
- showAttention 函数:显示注意力图。
- evaluateAndShowAttention 函数:评估并显示注意力图。

涉及的算法

1. 序列到序列(Seq2Seq)模型

- 使用 EncoderRNN 编码输入句子。
- 使用 AttnDecoderRNN 解码输出句子。

2. 注意力机制

- 在解码过程中计算注意力权重,聚焦于输入句子的相关部分。

3. BLEU 评分

- 使用 nltk 库计算 BLEU 分数,评估翻译质量。

4. 训练过程

- 使用随机梯度下降(SGD)优化器。
- 使用负对数似然损失(NLLLoss)作为损失函数。
- 采用教师强制(Teacher Forcing)技术。

5. 数据预处理

- 标准化和过滤句子对,生成词汇表。

以上是当前文件的代码结构和涉及的算法。

当前文件涉及的核心算法如下:

1. 序列到序列(Seq2Seq)模型

- **原理**: Seq2Seq 模型是一种用于序列转换的神经网络架构,通常用于机器翻译。它由两个主要部分组成:编码器(Encoder)和解码器(Decoder)。编码器将输入序列转换为一个固定长度的上下文向量,解码器根据这个上下文向量生成输出序列。
- 编码器:使用 EncoderRNN 类,将输入句子编码成隐藏状态。

- 解码器: 使用 AttnDecoderRNN 类,利用编码器的隐藏状态生成输出句子。

2. 注意力机制

- **原理**:注意力机制允许解码器在生成每个输出词时,动态地关注输入序列的不同部分。通过计算注意力权重,解码器可以聚焦于输入句子的相关部分,从而提高翻译质量。
- **实现**:在 AttnDecoderRNN 类中,通过计算注意力权重(attn_weights),并将其应用于编码器的输出(encoder_outputs),从而生成上下文向量。

3. BLEU 评分

- **原理:** BLEU (Bilingual Evaluation Understudy) 评分是一种评估机器翻译质量的指标。它通过计算机器翻译结果与参考翻译之间的 n-gram 重叠程度来评估翻译质量。
- 实现:使用 nltk 库中的 sentence_bleu 函数计算 BLEU 分数。

4. 训练过程

- **原理**: 训练过程包括前向传播、计算损失、反向传播和参数更新。 使用随机梯度下降(SGD)优化器和负对数似然损失(NLLLoss)作为损失函数。
- **教师强制**:在训练过程中,有时会将真实的目标词作为下一个输入词,而不是解码器的预测词。这种技术称为教师强制(Teacher Forcing),可以加速训练过程。
- **实现:** 在 train 函数中,进行前向传播、计算损失、反向传播和参数更新。

5. 数据预处理

- **原理**:数据预处理包括标准化字符串、过滤句子对和生成词汇表。 标准化字符串可以统一格式,过滤句子对可以去除过长或不符合要求 的句子对,生成词汇表可以将词汇映射到索引。
- **实现:** 通过 normalizeString、filterPairs 和 prepareData 等函数进行数据预处理。

以上是当前文件涉及的核心算法及其详细解释。