```
实验三 基于Transformer的自动写诗系统
1. 实验要求
本实验旨在构建一个基于深度学习的中文古诗自动生成系统,实现两大核心功能:
 • 诗歌续写: 根据给定首句自动续写完整唐诗(绝句/律诗)
 • 藏头诗生成: 根据指定字符序列生成藏头诗, 确保每句首字符合要求
2. 数据集介绍
唐诗数据集的特征如下:
 • 数据规模: 57,580首唐诗
 • 存储格式: NPZ压缩格式, 包含数据矩阵和词汇映射
 • 词汇表规模: 8,293个中文字符
 • 序列长度: 固定125词长度,不足部分用填充符 </s> 补齐
 • 数据质量: 100%诗句包含有效内容, 平均长度54.4字符
数据预处理包含三个核心组件:
 • data: 诗词的数字序号表示矩阵 (57580, 125)
 • ix2word: 序号到字符的映射字典
 • word2ix:字符到序号的映射字典
3. 实验设计与实现
本项目经历了从LSTM到Transformer的架构演进过程:
第一阶段:基于层次化LSTM的初步实现,发现语法错误率高、句子碎片化等问题。
第二阶段:转向Transformer架构,设计了57.5M参数的轻量化模型,并提出两大创新机制:
  1. 韵律感知位置编码:融合句内位置、序列位置、句子边界的复合编码
  2. 强制句长解码:确保生成句子严格符合五言/七言格律
3.1 网络结构设计
本项目设计了一个简化的诗歌专用Transformer模型,整体架构如下:
 SimplifiedPoetryTransformer (57.5M参数)
 |— 词嵌入层 (8,293 词汇量 → hidden_size)
 |— 韵律位置编码 (句内+序列+边界)
 ├─ 12层 Transformer解码器块
 | |-- 前馈神经网络 (2,304 dim)
    └─ 残差连接 + LayerNorm
  ├─ 最终LayerNorm
 ─ 语言模型头 (hidden_size → vocab_size)
3.1.1 核心代码实现
传统Transformer的位置编码无法捕获中文古诗的韵律特征,导致生成的诗句缺乏节奏感。
解决方案:设计复合位置编码机制:
 • 句内位置编码: 捕获五言/七言诗句内的字符位置模式
 • 序列位置编码:保持标准Transformer的序列建模能力
 • 句子边界编码:标识句首、句中、句尾的位置信息
 class RhythmicPositionalEncoding(nn.Module):
     """韵律感知的位置编码 - 核心创新1"""
     def __init__(self, hidden_size: int = 384, max_seq_len: int = 125):
        super().__init__()
        self.hidden_size = hidden_size
        # 句内位置编码: 1,2,3,4,5,1,2,3,4,5...
        self.char_pos_embed = nn.Embedding(8, hidden_size)
        # 标准序列位置编码: 保持原有能力
        self.seq_pos_embed = nn.Embedding(max_seq_len, hidden_size)
        # 句子边界编码
        self.sentence_boundary_embed = nn.Embedding(3, hidden_size)
     def forward(self, input_ids, char_positions=None, sentence_boundaries=None):
        batch_size, seq_len = input_ids.shape
        device = input_ids.device
        # 标准序列位置
        seq_positions = torch.arange(seq_len,
 device=device).unsqueeze(0).expand(batch_size, -1)
        seq_pos_emb = self.seq_pos_embed(seq_positions)
        # 句内字符位置(如果提供)
        if char_positions is not None:
            char_pos_emb = self.char_pos_embed(char_positions)
        else:
            char_pos_emb = torch.zeros_like(seq_pos_emb)
        # 句子边界(如果提供)
        if sentence_boundaries is not None:
            boundary_emb = self.sentence_boundary_embed(sentence_boundaries)
        else:
            boundary_emb = torch.zeros_like(seq_pos_emb)
        return seq_pos_emb + char_pos_emb + boundary_emb
Transformer解码器块:
 class TransformerBlock(nn.Module):
     def __init__(self, hidden_size, num_heads, feedforward_dim, dropout=0.1):
        super().__init__()
        self.self_attention = MultiHeadSelfAttention(hidden_size, num_heads,
 dropout)
        self.feed_forward = FeedForwardNetwork(hidden_size, feedforward_dim,
 dropout)
        self.ln1 = nn.LayerNorm(hidden_size)
        self.ln2 = nn.LayerNorm(hidden_size)
        self.dropout = nn.Dropout(dropout)
     def forward(self, hidden_states, attention_mask=None):
        # 自注意力 + 残差连接
        residual = hidden_states
        hidden_states = self.ln1(hidden_states)
        attn_output = self.self_attention(hidden_states, attention_mask)
        hidden_states = residual + self.dropout(attn_output)
        # 前馈网络 + 残差连接
        residual = hidden_states
        hidden_states = self.ln2(hidden_states)
        ff_output = self.feed_forward(hidden_states)
        hidden_states = residual + self.dropout(ff_output)
        return hidden_states
强制句长解码:
标准的自回归生成无法保证句长的严格控制,导致生成的诗句不符合格律要求,因此设计约束生成算法:
 class ForcedLengthDecoding:
     def generate_with_constraint(self, model, start_tokens, target_length=5):
        """强制句长解码算法"""
        current_length = 0
        generated = start_tokens.clone()
        while current_length < target_length:</pre>
            # 模型前向传播
            logits = model(generated)
            # 约束采样: 只允许中文字符
            if current_length < target_length - 1:</pre>
               # 过滤标点符号
               chinese_mask = self._get_chinese_char_mask(logits)
               logits = logits.masked_fill(~chinese_mask, float('-inf'))
            else:
               # 最后一个位置强制句号
               period_id = self.word2ix['. ']
               next_token = torch.tensor([period_id])
               break
            # 采样下一个token
            next_token = self._sample_token(logits, temperature, top_k, top_p)
            generated = torch.cat([generated, next_token.unsqueeze(0)], dim=1)
            if self._is_chinese_char(next_token.item()):
               current_length += 1
        return generated
3.2 损失函数设计
3.2.1 主损失函数
采用标准的交叉熵损失函数,忽略填充标记:
 criterion = nn.CrossEntropyLoss(ignore_index=pad_token_id)
 loss = criterion(logits.view(-1, vocab_size), target_ids.view(-1))
3.2.2 混合精度训练
为了优化显存使用和训练速度,采用自动混合精度训练:
 # 混合精度前向传播
 with torch.cuda.amp.autocast():
     logits = model(input_ids, char_positions=char_positions)
     loss = criterion(logits.view(-1, logits.size(-1)), target_ids.view(-1))
 # 混合精度反向传播
 scaler.scale(loss).backward()
 scaler.unscale_(optimizer)
 torch.nn.utils.clip_grad_norm_(model.parameters(), max_norm=5.0)
 scaler.step(optimizer)
 scaler.update()
3.3 优化器设计
 • 优化器: Adam优化器, 权重衰减1e-5
 • 梯度裁剪:最大范数5.0,防止梯度爆炸
   学习率调度: 余弦衰减 + 预热策略
4. 实验分析
4.1 训练过程分析
4.1.1 收敛性能表现
           Training and Validation Loss
                                                 Model Perplexity Over Training
                            Training Loss
                                                                     Perplexity
  3.5
                            Validation Loss
                                         14
                                        12
  2.5
                                       Perplexity
8 01
2.0
  1.5
  1.0
                                                          20
                                                Validation Loss Improvement Rate
             Learning Rate Schedule
                                        0.00
                                      Validation Loss Change
                                       -0.05
 Learning Rate
                                        -0.10
                                       -0.15
                             Learning Rate
                                       -0.20
                           30
                                                  10
           10
               15
                   20
                       25
                                                         20
                                                             25
如上图所示, 在V100s服务器环境下的训练结果:
 指标
                  初始值
                                最佳值
                                              最终值
                                                            改善幅度
 训练损失
                  3.625
                                0.313
                                              0.313
                                                            91.4% ↓
```

"独在异乡为异客" 总体表现

输入: "湖光秋月两相和"

湖光秋月两相和, 一曲江河泻河波。 唱向离人见愁容, 临觞泪痕几多重。

质量评分: 0.90 格式: ✓ 七言绝句

输入藏头

"春夏秋冬"

"梅兰竹菊"

"琴棋书画"

总体表现

藏头诗示例:

输出: 春风狂似虎, 夏夜宴南湖。 秋晚黄花乱, 冬至阴阳暮。

输入: "春夏秋冬"

质量评分: 0.91 藏头验证: ☑ 正确

4.2.4 唐诗生成程序测试

SIMPLIFIED POETRY TRANSFORMER MODEL INFO

模型配置:

vocab_size: 8293 hidden_size: 576 num_layers: 12 num_heads: 9 feedforward_dim: 2304 max_seq_len: 125 dropout: 0.1

总参数量: 57,498,624 (57.5M) 目标参数量: ~50M

(東空信息: 训练轮次: 19 困惑度: 3.582662582397461 参数量: 57,498,624 词汇量: 8293 ☑ 初始化完成! ☑ 系统初始化完成!

请选择功能:1. 诗歌续写 - 根据首句续写完整诗歌2. 藏头诗生成 - 根据指定字符生成藏头诗

加及学知・ 1. 保守: {'temperature': 0.6, 'top_k': 30, 'top_p': 0.8} 2. 标准: ('temperature': 0.8, 'top_k': 50, 'top_p': 0.9} 3. 创新: {'temperature': 1.0, 'top_k': 80, 'top_p': 0.95} 选择 (1-3, 默认标准): 2

3. 预设测试 - 运行经典测试用例 4. 系统信息 - 显示模型和环境信息 0. 退出系统

请选择功能 (0-4):

1. 绝句 (4句) 2. 律诗 (8句) 选择 (1-2, 默认绝句): 8

生成参数: 1. 使用预设参数 2. 自定义参数 选择 (1-2, 默认预设): 1

预设参数:

🚀 开始生成...

グ 续写诗歌: 湖光秋月两相和 ☑ 诗体类型: 绝句 ☑ 检测格律: 7字/七言

☑ 续写结果 - 湖光秋月两相和 🦠 诗体:七言绝句

○ 总耗时: 0.60秒② 最佳评分: 0.71 (第2次尝试)✓ 生成时间: 0.09秒

湖光秋月两相和, 莲花饭一泓泓水。 油輭带新酒熟黄, 纱巾抄细僧扫玉。

常 结构合理: 1.00/1.0
■ 重复控制: 0.71/1.0
❷ 语义连贯: 1.00/1.0
★ 整体质量: 0.71/1.0

请选择输入方式:
1. 手动输入藏头字符
2. 从预设用例选择
选择 (1-2): 1
请输入藏头字符: 春夏秋冬

诗体类型: 1. 绝句 (4句) 2. 律诗 (8句) 选择 (1-2, 默认绝句): 1

1. 使用预设参数 2. 自定义参数 选择 (1-2, 默认预设): 1

● 生成蔵头詩:春夏秋冬
 『 诗体类型:绝句
 ⑤ 目标格式:五言绝句
 蓋 尝述 1/3
 藏头验证: ☑ 评分:0.91 (0.05s)

□ 尝试 2/3 藏头验证: ✔ 评分: 0.89 (0.04s) □ 尝试 3/3 藏头验证: ✔ 评分: 0.91 (0.04s)

预设参数: 1. 保守: {'temperature': 0.6, 'top_k': 30, 'top_p': 0.8} 2. 标准: {'temperature': 0.8, 'top_k': 50, 'top_p': 0.9} 3. 创新: ('temperature': 1.0, 'top_k': 80, 'top_p': 0.95} 选择 (1-3, 默认标准): 2

生成参数

🥢 开始生成...

🎉 生成完成!

聚最佳评分: 0.91 (第1次尝试)
 ✓ 生成时间: 0.05秒
 ◎ 藏头验证:
 ☑ 正确

🥖 续写诗歌: 日照香炉生紫烟

评分: 0.70 (0.09s)

评分: 0.70 (0.10s)

评分: 0.71 (0.09s)

--- 第 10/10 项 ---

🔄 尝试 1/3

与 尝试 2/3

🔄 尝试 3/3

1. 2. 3. 4. 5. 6. 7. 8. 9. 10

🣜 完整诗歌:

☑ 质量评估:

评分: 0.68 (0.42s) 会 尝试 2/3 评分: 0.71 (0.09s) 会 尝试 3/3 评分: 0.65 (0.08s)

4.2.3 藏头诗生成测试

对3个测试案例进行藏头诗生成:

成功率

100%

100%

100%

100%

验证损失

困惑度

训练时长

训练过程呈现三个明显阶段:

4.2 生成质量评估

4.2.1 质量评估体系

采用四维质量评估系统:

评估维度

句长规范性

结构连贯性

语义连贯性

输入首句

4.2.2 诗歌续写测试

"湖光秋月两相和"

"床前明月光"

"春眠不觉晓"

续写示例:

输出:

对4个经典案例进行续写测试:

重复控制

2.726

15.28

• 阶段1 (第1-10轮): 损失快速下降,模型快速学习基础语言模式

分数范围

0.90-0.95

0.85-0.90

0.88-0.95

0.80-0.88

成功率

100%

100%

100%

100%

100%

• 阶段2 (第11-20轮): 性能稳定改善, 第20轮达到最佳性能

• **阶段3 (第21-40轮)**: 性能平台期,触发早停机制

1.276

3.58

1.276

3.58

32分钟

性能表现

优秀

良好

优秀

良好

平均评分

0.90

0.85

0.70

0.75

0.72

藏头验证

100%

100%

100%

100%

格律合规性

100%

100%

100%

100%

100%

平均评分

0.91

0.89

0.91

0.90

53.2% ↓

76.6% ↓

40轮训练

权重

25%

25%

25%

25%

生成时间

0.15s

0.12s

0.10s

0.13s

0.12s

生成时间

0.18s

0.16s

0.17s

0.17s

艾拉克斯沃与和赖夫拉主风,格律广格拉利	I.
Model: 57.5M Parameters Poetry Transformer	l"
Features: / 续写诗歌 / 藏头诗 / 格律控制 / 质量评估	
🔧 正在初始化演示系统	
🣦 加 载 训 练 模 型	
🚀 初始化诗歌生成器	
设备: cuda	
模型路径: checkpoints/server/best_model.pth	
🃦 加载模型: checkpoints/server/best_model.pth	

(torch) egdon@egdon-YAOSHI-Series:~/workspace/deeplearning/exp3\$ python demo.py

🎭 唐诗生成演示系统 🎭

基于 Transformer 架构的智能诗歌生成与约束解码算法

夏夜宴南湖。 秋来多愿事。 冬瓜黄陌客。
4.2.5 批量生成测试
📝 诗体类型:绝句
◎ 检测格律: 7字 /七言
□ 尝试 1/3
评分: 0.71 (0.08s)
□ 尝试 2/3 评分: 0.66 (0.08s)
F 为: 0.00 (0.005)
平分: 0.68 (0.08s)
,, ,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,
第 8/10 项
🧪 续写诗歌:朝辞白帝彩云间
☑ 诗体类型:绝句
◎ 检测格律: 7字 /七言
■ 尝试 1/3
评分: 0.71 (0.08s) ➡ 尝试 2/3
➡ 云瓜 2/3 评分: 0.70 (0.08s)
□ 尝试 3/3
评分: 0.71 (0.09s)
第 9/10 项

诗体类型: 绝句 检测格律: 5字/五言 尝试 1/3
会成 1/3 评分: 0.69 (0.06s) 尝试 2/3
ニー・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・
评分: 0.62 (0.06s)
批量生成完成: . 床前明月光: 0.71 . 白日依山尽: 0.71
. 白白松山今: 0.71 . 春眠不觉晓: 0.67 . 渭城朝雨浥轻尘: 0.70
. 故人西辞黄鹤楼: 0.71 . 朝辞白帝彩云间: 0.71
. 日照香炉生紫烟: 0.71 3. 千山鸟飞绝: 0.69
结果已保存到: results.json
{
"metrics": { "length_score": 0.0, "structure_score": 1.0, ""structure_score": 1.0,
"repetition_score": 0.333333333333337, "coherence_score": 1.0, "overall_score": 0.600000000000000000000000000000000000
}, "time": 0.053293466567993164 }],
"parameters": { "temperature": 0.8, "top k": 50,
"top_p": 0.9, "num_attempts": 3 }
}, ['] {
"first_line": "渭城朝雨浥轻尘", "poem_type": "七言绝句", "chars_per_line": 7, "best result": {
"poem": "渭城朝雨浥轻尘,\n宫树色随风新春。\n今朝一去河阳月,\n万国南人行朝市。", "score": 0.6971428571428571, "metrics": {
"length_score": 0.0,

}, ' "all_attempts": [{
- "poem": "潤城朝雨浥轻尘,\r宫路上春红津宫。\r钟鼓声断续娇人,\r宫树影老宫殿里。", "score": 0.679999999999999, "metrics": {
"length_score": 0.0, "structure_score": 1.0, "repetition_score": 0.6, "coherence_score": 1.0,
"overall_score": 0.67999999999999999999999999999999999999
【 【 "poem": "渭城朝雨浥轻尘,\\「宫树色随风新春。\\「今朝一去河阳月,\\「万国南人行朝市。", "score": 0.6971428571428571,
"metrics": { "length_score": 0.0, "structure score": 1.0,
"repetition_score": 0.6571428571428571, "coherence_score": 1.0, "overall_score": 0.6971428571428571
}, "time": 0.08225536346435547