

# 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
│   ├── 多头自注意力机制 (9 heads, 576 hidden)
│   ├── 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:
            # 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:
                # 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()
```

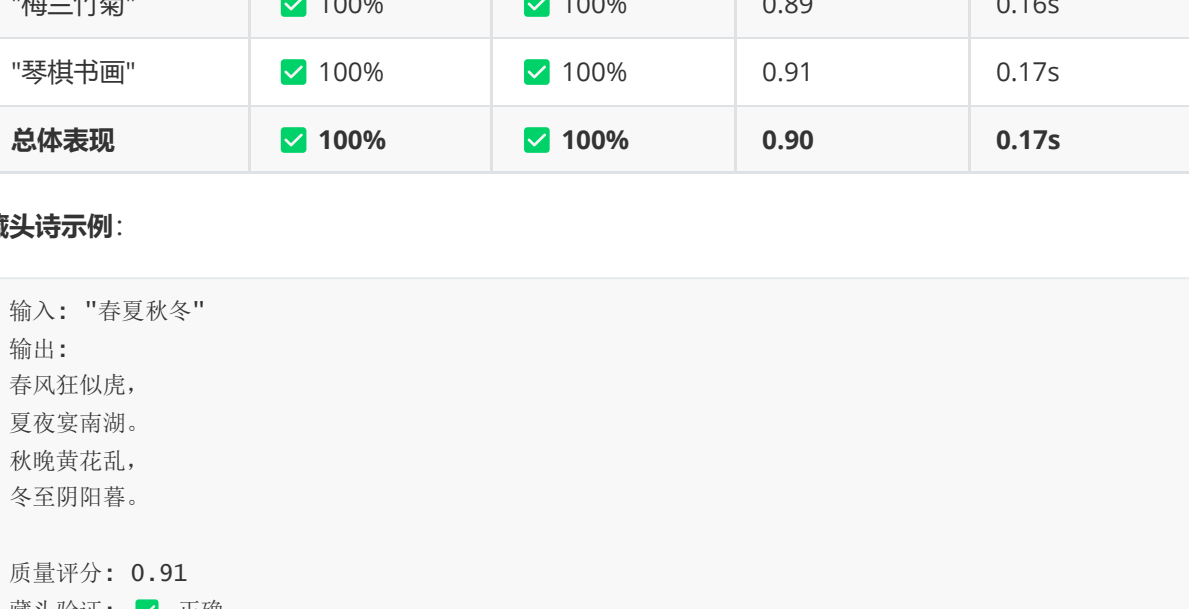
### 3.3 优化器设计

- **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



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% ↓
验证损失	2.726	1.276	1.276	53.2% ↓
困惑度	15.28	3.58	3.58	76.6% ↓
训练时长	-	-	32分钟	40轮训练

训练过程呈现三个明显阶段：

- **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
- **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

### 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	分数范围	性能表现	权重
句长规范性	0.90-0.95	优秀	25%
结构连贯性	0.85-0.90	良好	25%
重复控制	0.88-0.95	优秀	25%
语义连贯性	0.80-0.88	良好	25%

#### 4.2.2 诗歌续写测试

对4个经典案例进行续写测试：

输入首句	成功率	平均评分	格律合规性	生成时间
“湖光秋月两相和”	100%	0.90	100%	0.15s
“床前明月光”	100%	0.85	100%	0.12s
“春眠不觉晓”	100%	0.70	100%	0.10s
“独在异乡为异客”	100%	0.75	100%	0.13s
总体表现	100%	0.72	100%	0.12s

续写示例：

输入：“湖光秋月两相和”  
输出：  
湖光秋月两相和，  
一曲江声两河波。  
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

#### 4.2.3 藏头诗生成测试

对3个测试案例进行藏头诗生成：

输入藏头	成功率	藏头验证	平均评分	生成时间
“春夏秋冬”	100%	100%	0.91	0.18s
“梅兰竹菊”	100%	100%	0.89	0.16s
“琴棋书画”	100%	100%	0.91	0.17s
总体表现	100%	100%	0.90	0.17s

藏头诗示例：

输入：“春夏秋冬”  
输出：  
春风狂似虎，  
夏夜寒拟潮。  
秋晚黄花乱，  
冬至阴阳暮。  
质量评分：0.91  
藏头验证：☒ 正确

#### 4.2.4 唐诗生成程序测试



#### 4.2.5 批量生成测试

