Assignment 3 报告

阳希明 15307130263

Part1:

LSTM 正向传播公式为:

$$z = [h_{t-1}, X_t]$$

$$f_t = \sigma(W_f * z + b_f)$$

$$i_t = \sigma(W_i * z + b_i)$$

$$\overline{c}_t = \tanh(W_c * z + b_c)$$

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

$$o_t = \sigma(w_o * z + b_t)$$

$$h_t = o_t * \tanh(C_t)$$

仅考虑每一个式子,有:

$$\begin{split} \frac{\partial h_t}{\partial o_t} &= \operatorname{diag}[tanh(c_t)] \\ \frac{\partial h_t}{\partial c_t} &= \operatorname{diag}[o_t * (1 - \operatorname{tanh}(c_t)^2)] \\ \frac{\partial c_t}{\partial f_t} &= \operatorname{diag}[c_{t-1}] \\ \frac{\partial c_t}{\partial i_t} &= \operatorname{diag}[\overline{c_t}] \\ \frac{\partial c_t}{\partial \overline{c_t}} &= \operatorname{diag}[i_t] \\ \frac{\partial c_t}{\partial c_{t-1}} &= \operatorname{diag}[f_t] \end{split}$$

连接部分式子,有:

$$\begin{aligned} \frac{\partial h_t}{\partial f_t} &= \mathbf{o_t} * (1 - \tanh(\mathbf{c_t})^2) * \mathbf{c_{t-1}} \\ \frac{\partial h_t}{\partial i_t} &= o_t * (1 - \tanh(\mathbf{c_t})^2) * \overline{c_t} \\ \frac{\partial h_t}{\partial \overline{c_t}} &= \mathbf{o_t} * (1 - \tanh(\mathbf{c_t})^2) * \mathbf{i_t} \\ \frac{\partial h_t}{\partial c_{t-1}} &= \mathbf{o_t} * (1 - \tanh(\mathbf{c_t})^2) * \mathbf{f_t} \end{aligned}$$

其中, o_t, f_t, i_t, c̄_t有:

$$\begin{aligned} o_t &= \sigma(linear_{ot}), linear_{ot} &= W_o * z + b_o \\ f_t &= \sigma(linear_{ft}), linear_{ft} &= W_f * z + b_f \\ i_t &= \sigma(linear_{it}), linear_{it} &= W_i * z + b_i \\ \overline{c_t} &= \sigma(linear_{\overline{c}t}), linear_{\overline{c}t} &= W_c * z + b_c \end{aligned}$$

故:

$$\frac{\partial o_t}{\partial linear_{ot}} = \text{diag}[o_t * (1 - o_t)]$$

$$\frac{\partial linear_{ot}}{\partial z} = W_o$$

以此类推 4 式, 可得:

$$\frac{\partial h_t}{\partial W_o} = \tanh(c_t) * o_t * (1 - o_t) * z$$

$$\frac{\partial h_t}{\partial b_o} = \tanh(c_t) * o_t * (1 - o_t)$$

$$\frac{\partial h_t}{\partial W_f} = o_t * (1 - \tanh(ct)^2) * c_{t-1} * f_t * (1 - f_t) * z$$

$$\frac{\partial h_t}{\partial b_f} = o_t * (1 - \tanh(c_t)^2) * c_{t-1} * f_t * (1 - f_t)$$

$$\frac{\partial h_t}{\partial W_i} = o_t * (1 - \tanh(c_t)^2) * \overline{c_t} * i * t * (1 - i_t) * z$$

$$\frac{\partial h_t}{\partial W_i} = o_t * (1 - \tanh(c_t)^2) * \overline{c_t} * i_t * (1 - i_t) * z$$

$$\frac{\partial h_t}{\partial b_i} = o_t * (1 - \tanh(c_t)^2) * \overline{c_t} * i_t * (1 - i_t)$$

$$\frac{\partial h_t}{\partial W_c} = o_t * (1 - \tanh(c_t)^2) * i_t * (1 - \overline{c_t}^2) * z$$

$$\frac{\partial h_t}{\partial W_c} = o_t * (1 - \tanh(c_t)^2) * i_t * (1 - \overline{c_t}^2) * z$$

至此, 倒数推导完毕。

对于时序上的传播,就是依照前向传播的相反方向,对于一个 batch 内一定长度的数据,一次计算多次梯度,相加得到总梯度实现沿时间顺序的反响传播。

Part2:

参数初始化:

显然不能用全 0 进行初始化,按照惯常设计,使用随机初始化方法,我使用了 pytorch 的 uniform_函数对几个 linear 层的参数进行初始化。

数据集处理:

使用 43030 首的全唐诗, 去除所有标点符号与非中文字符, 按照 20 个字进行切片, 且步进为 10。对于最后不足 20 个字的片段, 不计入最后的 数据中

超参数:

Batchsize: 128 Input size: 300 Hidden size: 300

Lr: 0.001

词向量:

使用预先在四库全书上使用 word2vec 方法训练好的字向量作为初始化输入,若没有出现在这些字向量中,则使用随机值。

生成结果(手动断句):

- 日 暮吟微摈、噤娜偓鼯它。滹謏瞒晏滂、楠爟椅魍熨。
- 红 颜炽队楼, 救婀吁阀姹。袂遒赌闼砑, 榉鲧允弁骛。
- 山 川貔庵梓, 辎炳豸醑爨。刍滇酲滇褭, 祔泮祯蓑摈。
- 夜 雨郎丝委、拨摐蘅伎晃。黤賨澶愠姻、蠢忒缮朅镏。

湖上禾攘彼,硗滉湍巩弗。炫娃騧颖笃,鍮挟眩苫丐。

海 上呈尽域,薅礴恺鲭熙。胧澡奁谧倖,跗忏妄瞪惶。

月 明乘祸闽, 蜂膂嬉诺岫。咳帙咳晶皙, 括怵哉溯刬。

优化器的选择:

尝试使用了 Adam 与 SGD with momenteum。损失函数使用交叉熵。其中动量值选取惯常值 0.9。这两个方法中,Adam 的收敛速度较快,两方法效果接近。