## 1. 请写一下LSTM的基本公式,并介绍一下各个gates的意义。

$$egin{aligned} \Delta c_t &= f\left(W_c\left(h_{t-1}, x_t
ight)
ight) \ i_t &= f\left(W_i\left(h_{t-1}, x_t
ight)
ight) \ c_t &= f\left(W_f\left(h_{t-1}, x_t
ight)
ight) \ c_t &= c_{t-1}f_t + \Delta c_t i_t \ o_t &= f\left(W_o\left(h_{t-1}, x_t
ight)
ight) \ h_t &= o_t f\left(c_t
ight) \ y_t &= f\left(Wh_t
ight) \end{aligned}$$

- 。 input gate  $i_t$ : 控制输入信息的进入,决定在当前时刻有哪些输入信息会被加入到状态中。
- $\circ$  forget gate  $f_t$ : 控制过去的信息的遗忘,决定哪些过去的信息应该被忘记。
- 。 output gate  $o_t$ : 控制输出信息的提取,决定当前时刻哪些状态信息应该被输出。
- 2. 请写一下GAN模型的Loss function V(G,D),以及其训练的min max 形式。解释一下Loss的意义。

$$egin{aligned} V\left(D,G
ight) &= \mathrm{E}_{P_{\mathrm{data}}}\left[\log p_D(X)
ight] + \mathrm{E}_{h\sim p(h)}\left[\log\left(1-p_D\left(G(h)
ight)
ight)
ight] \ &= \mathrm{E}_{P_{\mathrm{data}}}\left[\log D(X)
ight] + \mathrm{E}_{h\sim p(h)}\left[\log\left(1-D(G(h))
ight)
ight] \end{aligned}$$

训练的min max 形式:

$$\min_{G} \max_{D} V(D,G)$$

该 Loss 的意义是:第一项是真实数据的对数概率,表示判别器对真实数据的判别结果;第二项是生成器生成的假数据的对数概率,表示判别器对假数据的判别结果。

3. 请证明优化GAN模型等价于优化JSD(P\_data || P\_theta)。介绍一下P\_theta的公式和意义——这个课堂上讲过。

$$p_{ ext{mix}} = rac{P_{ ext{data}} + p_{ heta}}{2}$$

$$\begin{split} & \operatorname{JSD}\left(P_{\mathrm{data}}|p_{\theta}\right) = \operatorname{KL}\left(p_{\theta}|p_{\mathrm{mix}}\right) + \operatorname{KL}\left(P_{\mathrm{data}}|p_{\mathrm{mix}}\right) \\ &= \sum_{X} \left[p_{\theta}(X)\log\frac{p_{\theta}(X)}{p_{\mathrm{mix}}(X)} + P_{\mathrm{data}}(X)\log\frac{P_{\mathrm{data}}(X)}{p_{\mathrm{mix}}(X)}\right] \\ &= -H(p_{\theta}) - H(P_{\mathrm{data}}) - \sum_{X} \left[p_{\theta}(X)\log p_{\mathrm{mix}}(X) + P_{\mathrm{data}}(X)\log p_{\mathrm{mix}}(X)\right] \\ &= -H(p_{\theta}) - H(P_{\mathrm{data}}) - \sum_{X} \left[p_{\theta}(X)\log\frac{p_{\theta}(X)}{2(1 - D(X))} + P_{\mathrm{data}}(X)\log\frac{P_{\mathrm{data}}(X)}{2D(X)}\right] \\ &= -H(p_{\theta}) - H(P_{\mathrm{data}}) + H(p_{\theta}) + H(P_{\mathrm{data}}) + \sum_{X} \left[p_{\theta}(X)\log\left[2(1 - D(X))\right] + P_{\mathrm{data}}(X)\log(2D(X))\right] \\ &= \sum_{X} \left[p_{\theta}(X)\log2 + P_{\mathrm{data}}(X)\log2\right] + \sum_{X} \left[p_{\theta}(X)\log(1 - D(X)) + P_{\mathrm{data}}(X)\log(D(X))\right] \\ &= 2\log2 + V(D, G) \end{split}$$

因此,优化GAN模型等价于优化 JSD  $(P_{\mathrm{data}}|p_{\theta})$ 。 $P_{\theta}(X)$  的公式:

$$P_{ heta}(X) = \sum_h P(h) P_G(X|h)$$

 $P_{\theta}(X)$  表示 X 被生成出来的概率。