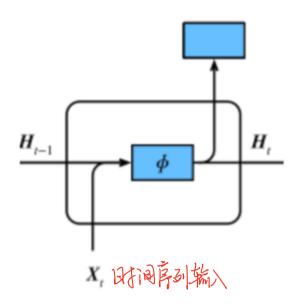
GRU

RNN存在的问题:梯度较容易出现衰减或爆炸(BPTT)

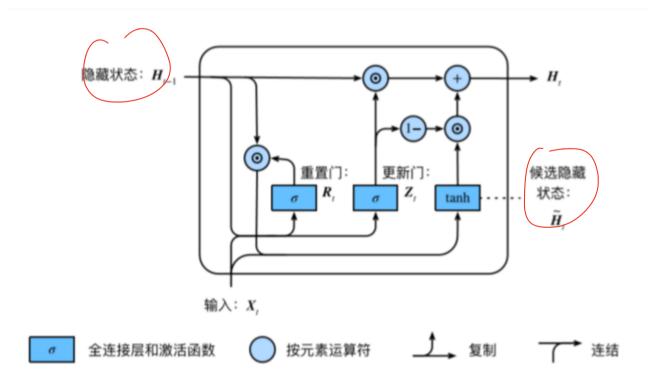
门控循环神经网络: 捕捉时间序列中时间步距离较大的依赖关系

RNN:



$$H_t = \phi(X_tW_{xh} + H_{t-1}W_{hh} + b_h)$$

GRU:



- 重置门有助于捕捉时间序列里短期的依赖关系;
- 更新门有助于捕捉时间序列里长期的依赖关系。

载入数据集

```
In [1]:
 import os
 os.listdir('/home/kesci/input')
Out[1]:
['d2lzh1981', 'houseprices2807', 'jaychou_lyrics4703', 'd2l_jay9460']
In [3]:
 import numpy as np
 import torch
 from torch import nn, optim
 import torch.nn.functional as F
In [4]:
 import sys
 sys.path.append("../input/")
 import d2l_jay9460 as d2l
 device = torch.device('cuda' if torch.cuda.is_available() else 'cpu')
 (corpus_indices, char_to_idx, idx_to_char, vocab_size) = d2l.load_data_jay_lyrics()
```

初始化参数

```
In [5]:
 num_inputs, num_hiddens, num_outputs = vocab_size, 256, vocab_size
 print('will use', device)
 def get_params():
     def _one(shape):
         ts = torch.tensor(np.random.normal(0, 0.01, size=shape), device=device, dty
         return torch.nn.Parameter(ts, requires_grad=True)
     def _three():
         return (_one((num_inputs, num_hiddens)),
                 _one((num_hiddens, num_hiddens)),
                 torch.nn.Parameter(torch.zeros(num_hiddens, device=device, dtype=to
                                             全口初始化
     W_xz, W_hz, b_z = _three()
                                # 更新门参数
     W_xr, W_hr, b_r = _three() # 重置门参数
     W_xh, W_hh, b_h = _three()
                                # 候选隐藏状态参数
     # 输出层参数
     W_hg = _one((num_hiddens, num_dutputs))
     b_q = torch.nn.Parameter(torch.zeros(num_outputs, device=device, dtype=torch.fl
     return nn.ParameterList([W_xz, W_hz, b_z, W_xr, W_hr, b_r, W_xh, W_hh, b_h, W_h
 def init_gru_state(batch_size, num_hiddens, device):
                                                       #隐藏状态初始化
     return (torch.zeros((batch_size, num_hiddens), device=device), )
will use cpu
```

GRU模型

```
In [6]:
    def gru(inputs, state, params):
                     W_xz, W_hz, W_xr, W_hr, W_hr
                     H, = state
                     outputs = []
                     for X in inputs: 上面公式复制
                                      Z = torch.sigmoid(torch.matmul(X, W_xz) + torch.matmul(H, W_hz) + b_z)
                                     R = torch.sigmoid(torch.matmul(X, W_xr) + torch.matmul(H, W_hr) + b_r)
                                     H_{tilda} = torch.tanh(torch.matmul(X, W_xh) + R * torch.matmul(H, W_hh) + b_
                                     H = Z * H + (1 - Z) * H_{tilda}
                                     Y = torch.matmul(H, W_hq) + b_q
                                      outputs.append(Y)
                     return outputs, (H,)
```

训练模型

```
In [7]:
 num_epochs, num_steps, batch_size, lr, clipping_theta = 160, 35, 32, 1e2, 1e-2
 pred_period, pred_len, prefixes = 40, 50, ['分开', '不分开']
```

In [8]:

epoch 40, perplexity 149.271885, time 1.17 sec

- 分开 我想我不不 我想你的让我 你想我的让我 你想我不想 我想你我想想想想想你想你的可爱人 坏我的让我
- 不分开 我想你我不想 你不我 我想你的爱爱 我想你的让我 我想你我想想想想想想你的可爱人 坏我的让我 epoch 160, perplexity 1.427383, time 1.16 sec
- 分开 我已带口 你已已是不起 让你知没面对我 甩散球我满腔的怒火 我想揍你已经很久 别想躲 说你眼睛看着
- 不分开 整过 是你开的玩笑 想通 却又再考倒我 说散 你想很久了吧? 败给你的黑色幽默 说散 你想很久了吧

简洁实现

In [7]:

```
num_hiddens=256
num_epochs, num_steps, batch_size, lr, clipping_theta = 160, 35, 32, 1e2, 1e-2
pred_period, pred_len, prefixes = 40, 50, ['分开', '不分开']
```

epoch 40, perplexity 1.016101, time 0.89 sec

- 分开始想像 爸和妈当年的模样 说著一口吴侬软语的姑娘缓缓走过外滩 消失的 旧时光 一九四三 回头看 的片
- 不分开暴风圈来不及逃 我不能再想 我不能再想 我不 我不 我不能 爱情走的太快就像龙卷风 不能承受我已为 epoch 80, perplexity 1.010881, time 0.96 sec
 - 分开都会值得去做 我想大声宣布 对你依依不舍 连隔壁邻居都猜到我现在的感受 河边的风 在吹着头发飘动 !
- 不分开暴风圈来不及逃 我不能再想 我不能再想 我不 我不 我不能 爱情走的太快就像龙卷风 不能承受我已为 epoch 120, perplexity 1.011403, time 0.95 sec
- 分开的我爱你看棒球 想这样没担忧 唱着歌 一直走 我想就这样牵着你的手不放开 爱可不可以简简单单没有伤
- 不分开暴风圈来不及逃 我不能再想 我不能再想 我不 我不 我不能 爱情走的太快就像龙卷风 不能承受我已为 epoch 160, perplexity 1.058085, time 0.88 sec
 - 分开始打呼 管到当初爱你的时空 停格内容不忠 所有回忆对着我进攻 简单爱情来的太快就像龙卷风 离不F
- 不分开始打呼 管家是一只是我怕眼泪撑不住 不懂 你给我抬起头 有话去对医药箱说 别怪我 别怪我 说你怎么

LSTM

长短期记忆long short-term memory:

遗忘门:控制上一时间步的记忆细胞 输入门:控制当前时间步的输入输出门:控制从记忆细胞到隐藏状态

记忆细胞:一种特殊的隐藏状态的信息的流动

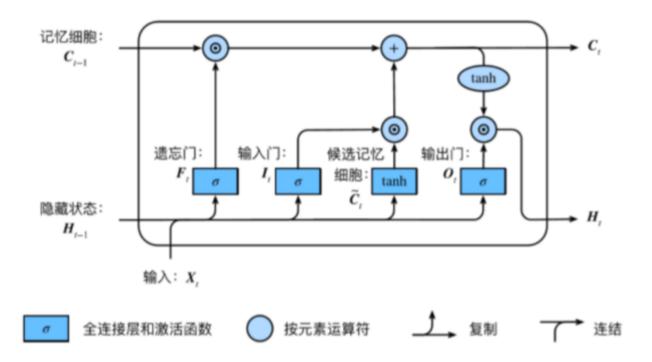


图 6.10: 长短期记忆中隐藏状态的计算。这里的⊙是按元素乘法

$$egin{aligned} I_t &= \sigma(X_t W_{xi} + H_{t-1} W_{hi} + b_i) \ F_t &= \sigma(X_t W_{xf} + H_{t-1} W_{hf} + b_f) \ O_t &= \sigma(X_t W_{xo} + H_{t-1} W_{ho} + b_o) \ \widetilde{C}_t &= tanh(X_t W_{xc} + H_{t-1} W_{hc} + b_c) \ C_t &= F_t \odot C_{t-1} + I_t \odot \widetilde{C}_t \ H_t &= O_t \odot tanh(C_t) \end{aligned}$$

初始化参数

```
In [10]:
 num_inputs, num_hiddens, num_outputs = vocab_size, 256, vocab_size
 print('will use', device)
 def get_params():
     def _one(shape):
         ts = torch.tensor(np.random.normal(0, 0.01, size=shape), device=device, dty
         return torch.nn.Parameter(ts, requires_grad=True)
     def three():
         return (_one((num_inputs, num_hiddens)),
                 _one((num_hiddens, num_hiddens)),
                 torch.nn.Parameter(torch.zeros(num_hiddens, device=device, dtype=to
     W_xi, W_hi, b_i = _three() # 输入门参数
     W_xf, W_hf, b_f = _three() # 遗忘门参数
     W_xo, W_ho, b_o = _three() # 输出门参数
     W_xc, W_hc, b_c = _three() # 候选记忆细胞参数
     # 输出层参数
     W_hq = _one((num_hiddens, num_outputs))
     b_q = torch.nn.Parameter(torch.zeros(num_outputs, device=device, dtype=torch.fl
     return nn.ParameterList([W_xi, W_hi, b_i, W_xf, W_hf, b_f, W_xo, W_ho, b_o, W_x
 def init_lstm_state(batch_size, num_hiddens, device):
     return (torch.zeros((batch_size, num_hiddens), device=device),
             torch.zeros((batch_size, num_hiddens), device=device))
will use cpu
```

LSTM模型

```
In [11]:

def lstm(inputs, state, params):
    [W_xi, W_hi, b_i, W_xf, W_hf, b_f, W_xo, W_ho, b_o, W_xc, W_hc, b_c, W_hq, b_q]
    (H, C) = state
    outputs = []
    for X in inputs:
        I = torch.sigmoid(torch.matmul(X, W_xi) + torch.matmul(H, W_hi) + b_i)
        F = torch.sigmoid(torch.matmul(X, W_xf) + torch.matmul(H, W_hf) + b_f)
        O = torch.sigmoid(torch.matmul(X, W_xo) + torch.matmul(H, W_ho) + b_o)
        C_tilda = torch.tanh(torch.matmul(X, W_xc) + torch.matmul(H, W_hc) + b_c)
        C = F * C + I * C_tilda
        H = O * C.tanh()
        Y = torch.matmul(H, W_hq) + b_q
        outputs.append(Y)
    return outputs, (H, C)
```

训练模型

In [12]:

num_epochs, num_steps, batch_size, lr, clipping_theta = 160, 35, 32, 1e2, 1e-2 pred_period, pred_len, prefixes = 40, 50, ['分开', '不分开']

epoch 40, perplexity 211.457328, time 1.51 sec

- 分开 我不的我 我不的我 我不不 我不的我 我不不 我不的我 我不不 我不的我 我不不 我不的我 我不不
- 不分开 我不不 我不的我 我不不 我不的我 我不不 我不的我 我不不 我不的我 我不不 我不的我 我不不 epoch 80, perplexity 68.458662, time 1.50 sec
- 分开 我想你这你 我不要这你 我不要这你 我不要这你 我不要这你 我不要这你 我不要这你 我不要这你 我
- 分开 我想你你的你笑 不知不觉 你你了一我不我 别发抖 快给我抬起起着你 别发抖 快给我抬起头 有你去对
- 不分开 我想你你 我不要再想我 不知不觉 你你了离不我 不知不觉 你跟了离不我 不知不觉 我该了这节活 fepoch 160, perplexity 3.897414, time 1.49 sec
- 分开 我想带你里嵩山 学少林跟了了刚 我想就你了嵩着 我想去这生嵩 不天到双截棍 哼哼哈兮 快使用双截棒
- 不分开 我 我你你的微笑 像通 又又我 我想就这样牵着你的手不放 穿过来回单单 我 想和你样堡堡 我想

简洁实现

In [13]:

num_hiddens=256

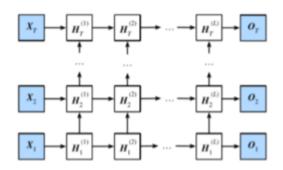
num_epochs, num_steps, batch_size, lr, clipping_theta = 160, 35, 32, 1e2, 1e-2 pred_period, pred_len, prefixes = 40, 50, ['分开', '不分开']

lr = 1e-2 # 注意调整学习率

epoch 40, perplexity 1.019881, time 1.04 sec

- 分开始打呼 管家是一只会说法语举止优雅的猪 吸血前会念约翰福音做为弥补 拥有一双蓝色眼睛的凯萨琳公主
- 不分开的玩笑 想通 却又再考倒我 说散 你想很久了吧? 败给你的黑色幽默 不想太多 我想一定是我听错弄错 epoch 80, perplexity 1.013078, time 1.01 sec
- 分开的话像语言暴力 我已无能为力再提起 决定中断熟悉 然后在这里 不限日期 然后将过去 慢慢温习 让我爱
- 不分开的玩笑 想通 却又再考倒我 说散 你想很久了吧? 败给你的黑色幽默 说散 你想很久了吧? 我的认真账 epoch 120, perplexity 1.010264, time 1.01 sec
- 分开 我们儿子她人在江南等我 泪不休 语沉默 一壶好酒 再来一碗热粥 配上几斤的牛肉 我说店小二 三两银
- 不分开 我有你看棒球 想这样没担忧 唱着歌 一直走 我想就这样牵着你的手不放开 爱可不可以简简单单没有f epoch 160, perplexity 1.008950, time 1.02 sec
 - 分开 我才 原来我只想要你 陪我去吃汉堡 说穿了其实我的愿望就怎么小 就怎么每天祈祷我的心跳你知道
- 不分开 我才你看 我想要再这样打我妈妈 我说的话 你甘会听 不要再这样打我妈妈 难道你手不会痛吗 其实我

深度循环神经网络



$$egin{aligned} m{H}_t^{(1)} &= \phi(m{X}_tm{W}_{xh}^{(1)} + m{H}_{t-1}^{(1)}m{W}_{hh}^{(1)} + m{b}_h^{(1)} \ m{H}_t^{(\ell)} &= \phi(m{H}_t^{(\ell-1)}m{W}_{xh}^{(\ell)} + m{H}_{t-1}^{(\ell)}m{W}_{hh}^{(\ell)} + m{b}_h^{(\ell)} \ m{O}_t &= m{H}_t^{(L)}m{W}_{hq} + m{b}_q \end{aligned}$$

In [14]:

num_hiddens=256

num_epochs, num_steps, batch_size, lr, clipping_theta = 160, 35, 32, 1e2, 1e-2 pred_period, pred_len, prefixes = 40, 50, ['分开', '不分开']

lr = 1e-2 # 注意调整学习率

epoch 40, perplexity 12.840496, time 1.52 sec

- 分开我 想你的话我在想再你的让我女疼 我想你 我有要有 想你你 想你的让我女沉 我想你你 想你的让我女沉
- 不分开的经爱女人 坏坏的让我疯狂的可爱女人 坏坏的让我疯狂的可爱女人 坏坏的让我疯狂的可爱女人 坏坏的 epoch 80, perplexity 1.247634, time 1.52 sec
 - 分开有一条热昏头的响尾蛇 无力的躺在干枯的河 在等待雨季来临变沼泽 灰狼啃食著水鹿的骨头 秃鹰盘旋死肌
- 不分开的会手 穿梭放受 一朵一朵因你而香 试图让夕阳飞翔 带领你我环绕大自然 迎著风 开始共渡每一天 月 epoch 120, perplexity 1.021974, time 1.56 sec
- 分开我妈妈 我有多重要 我后悔没让你知道 安静的听你撒娇 看你睡著一直到老 就是开不了口让她知道 就是;
- 不分开的会堡 想要将我不投 又不会掩护我 选你这种队友 瞎透了我 说你说 分数怎么停留 一直在停留 谁ì epoch 160, perplexity 1.016324, time 1.59 sec
- 分开在没有一个人身留 旧时光 一九四三 在回忆 的路上 时间变好慢 老街坊 小弄堂 是属于那年代白墙黑
- 不分开的我有 有样的要再这样打我妈妈 难道你手不会痛吗 不要再这样打我妈妈 难道你手不会痛吗 不要再这

In [15]:

epoch 40, perplexity 276.815235, time 8.50 sec

- 分开
- 不分开

epoch 80, perplexity 276.278550, time 8.51 sec

- 分开
- 不分开

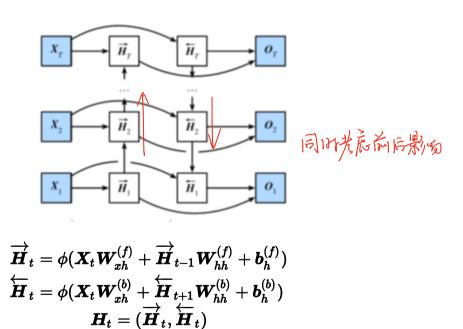
epoch 120, perplexity 276.146710, time 8.53 sec

- 分开
- 不分开

epoch 160, perplexity 275.739864, time 9.04 sec

- 分开
- 不分开

双向循环神经网络



 $oldsymbol{O}_t = oldsymbol{H}_t oldsymbol{W}_{hq} + oldsymbol{b}_q$

In [16]:

```
num_hiddens=128
num_epochs, num_steps, batch_size, lr, clipping_theta = 160, 35, 32, 1e-2, 1e-2
pred_period, pred_len, prefixes = 40, 50, ['分开', '不分开']
```

lr = 1e-2 # 注意调整学习率

epoch 40, perplexity 1.001741, time 0.91 sec

In []: