

RNN实践--CSC321 Project 4: Fun with RNNs

本文按照<https://www.cs.toronto.edu/~guerzhoy/321/proj4/>的思路完成自己实现rnn基本思路，写完后对rnn具体过程有更深入的了解，关于rnn介绍网络思路很多，理解后强烈建议完成本次实践。

$y = \text{softmax}(\alpha z)$ 模拟退火

temperature parameter

Here, $1/\alpha$ can be thought of as a "temperature": $T=1/\alpha$

```
xx=np.array([1,2,3])
def f(x,a):
    return np.exp(a*x)/np.sum(np.exp(a*x))
print(f(xx,5),f(xx,1),f(xx,0.1))
>> [4.50940412e-05 6.69254912e-03 9.93262357e-01]
>> [0.09003057 0.24472847 0.66524096]
>> [0.30060961 0.33222499 0.3671654 ]
```

结论： α 越大，结果越尖锐差距越大； α 越小结果越平缓；即： T 越小，越尖锐； T 越大，越平缓；极端：当 T 是无穷大时，exp指数部分都趋近于0，都相同；当 T 很小， x 的变化将带来比较大的变化；

使用：

- T 的大小和模型最终模型的正确率没有直接关系，我们可以将 τ 的作用类比于学习率。
- 在训练时将 τ 设置比较大，那么预测的概率分布会比较平滑，那么loss会很大，这样可以**避免我们陷入局部最优解**。
- 随着训练的进行，我们将 τ 变小，也可以称作降温，类似于模拟退火算法，这也是为什么要把 τ 称作温度参数的原因。变小模型才能收敛。可以这样设置 τ ：

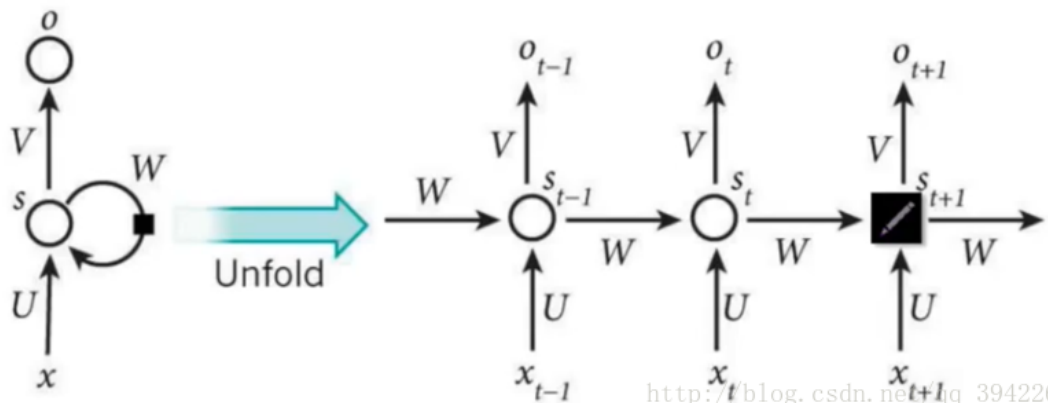
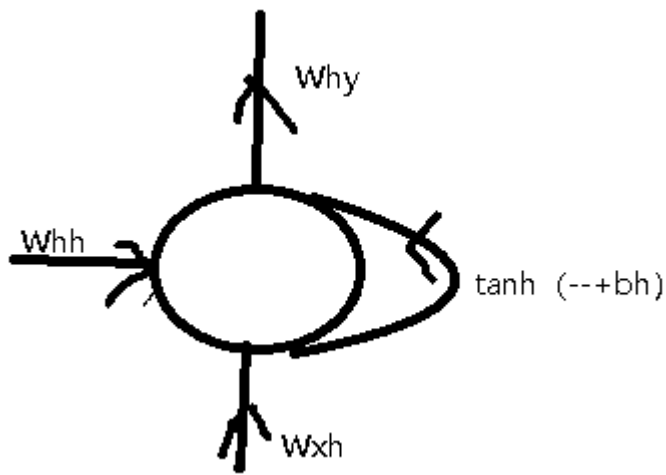
$$\tau = \frac{\tau_0}{1 + \log T}$$

这里的 τ 表示的是训练循环的次数。

使用带有温度参数的softmax

从文本库中生成一段文本，使用sample取样， h 表示隐藏层， x 表示单个词向量， $ixes$ 表示对应的输出词序列； $char_to_ix$, ix_to_char 表示将char与int对应

得到**基本rnn实现** 时间步展开：



http://tblog.csdn.net/q_39422642

```
def sample(h, seed_ix, n, alpha):
    """
    sample a sequence of integers from the model
    h is memory state, seed_ix is seed letter for first time step
    """

    # Start Your code
    # -----
    x=np.zeros((vocab_size,1))
    x[seed_ix]=1
    ixes=[]
    for t in range(n):
        h=np.tanh(np.dot(wXH,x)+np.dot(wHh,h)+bh)#hidden layer
        y=np.dot(why,h)+by#output
        p=np.exp(alpha*y)/np.sum(np.exp(alpha*y))#softmax
        ix=np.random.choice(range(vocab_size),p=p.ravel())#按照概率输出一个值
        x=np.zeros((vocab_size,1))
        x[ix]=1#作为下一层的输入x
        ixes.append(ix)
    return ixes
    # End your code
```

result:

```

alpha=5:
----
irst Senath the counter a shall the the con the the who the the the the t
e the the the word the
----
alpha=1:
----
irst Sen feegh geagh son
A know the this no, exfory knave I'll it thou litt breap, from that maned

CORIOLAN Chonly.

Firgh.

MENENIUS:
Guble Romt:
Seiter by bears
The
the who
----
alpha=0.1:
----
'rkj;'s-:D,:dushi
HiilaeZzeBke.:lgn OTobCoP;IA Qux i.ftu'SOdu;h!'?,Zvri,
Flh'bZ?'ghdA L-r
Eva&,
Jkownnasr:'ctY;xAYydLxwh
ATLN.!Opr.bbt&!
Pp-;cutne.,TCoN
cQbmRfoNF bgyjoEodgCL;Wia.Q-BabG:uWOFyeiyjqwJ-r

```

看出alpha越小，结果重复度小；反之，重复度大the多，对应结果尖锐情况，其中the对应概率优势较大，结果中显示the多。

两个rnn根据上句输出下句

上一个rnn中间过程没有y输出，只有最后一个y输出计算概率p，去除最大概率p对应的词作为下一个rnn的输入，同时隐藏层h输入给下一个rnn输出，第二个rnn保存每一个时间步的输出y：

```

def comp(m, n):
    """
    given a string with length m, complete the string with length n more characters
    """
    # prepare inputs (we're sweeping from left to right in steps seq_length long)
    np.random.seed()
    # the context string starts from a random position in the data
    start_index = np.random.randint(265000)
    inputs = [char_to_ix[ch] for ch in data[start_index : start_index+seq_length]]
    h = np.zeros((hidden_size,1))
    x = np.zeros((vocab_size, 1))
    word_index = 0
    ix = inputs[word_index]
    x[ix] = 1

    ixes = []
    ixes.append(ix)

```

```

# generates the context text
for t in range(m):

    # Start Your code
    # -----
    h=np.tanh(np.dot(wXH,x)+np.dot(wHh,h)+bh)
    ix=inputs[word_index+1]
    x=np.zeros((vocab_size,1))
    x[ix]=1
    word_index+=1
    # End your code

    ixes.append(ix)

txt = ''.join(ix_to_char[ix] for ix in ixes)
print('Context: \n----\n%s \n----\n\n\n' % (txt,))

# compute the softmax probability and sample from the data
# and use the output as the next input where we start the continuation

# Start Your code
# -----
y=np.dot(why,h)+by#根据最后一层的输出 得出一个词作为下一个rnn输入，隐藏层同样传递给下一个
rnn
p=np.exp(y)/np.sum(np.exp(y))
ix=np.random.choice(range(vocab_size),p=p.reshape(-1,))
x=np.zeros((vocab_size,1))
x[ix]=1
# End your code

# start completing the string
ixes = []
for t in range(n):

    # Start Your code
    # -----
    h=np.tanh(np.dot(wXH,x)+np.dot(wHh,h)+bh)
    y=np.dot(why,h)+by
    p=np.exp(y)/np.sum(np.exp(y))
    ix=np.random.choice(range(vocab_size),p=p.reshape(-1,))
    x=np.zeros((vocab_size,1))
    x[ix]=1
    # End your code

    ixes.append(ix)

# generates the continuation of the string
txt = ''.join(ix_to_char[ix] for ix in ixes)
print('Continuation: \n----\n%s \n----' % (txt,))

```

问题:

specify the coordinates and values of the weights you identified, and explain how those weights make the RNN generate newlines and spaces after colons.

通过rnn每次学习到的最大的weight对应的输出查找出空格或者其他特征输出。

数据分析，输入x是62维度的char，具体代表内容

```
{'\n': 0, '!': 1, ' ': 2, '"': 3, '&': 4, '-': 5, ',': 6, '.': 7, 'G': 16, 'F': 17, 'I': 18, 'H': 19, 'K': 20, 'J': 21, 'M': 22, 'T': 31, 'W': 32, 'V': 33, 'Y': 34, 'Z': 35, 'A': 36, 'C': 37, 'J': 46, 'M': 47, 'L': 48, 'O': 49, 'N': 50, 'Q': 51, 'P': 52, 'Z': 61};
```

对于输入Wxh分析是哪里导致最终在：后面生成空格或者换行；“：”对应第9维度，使用sample输出之后的h，找到最大的w值对应第100维，而输入x只有第9维度为1，其他都是0，Wxh只有第9列起作用，所以可以确定Wxh(100)(9)对于最终结果起着较大作用，这里得到h【100】=0.99是极大的，这里的极大值使得之后的Whh，Why层层作用最终产生效果。

分析Why，结果对应y（0），y（2）的结果比较大，其中每次只有W【】【100】列的值比较大，然后根据结果确定行，可以确定W【0】【100】，W【2】【100】作用大。

code测试h中的最大值对应维度：

```
sample:
    temp=np.argmax(h)
    print(temp, '--', h[temp])
    ---
main:
h_ = np.zeros((hidden_size,1))
sample(h_,9,1,1)
```