

目录

S: 搜集氨基酸/蛋白质数据

M:特征数据修正

5 A: 模型效果评价

2 E: 探索氨基酸/蛋白质数据

4 M:建立训练模型

S:载入训练数据

```
数据与赛制一栏提供下载:训练集文件*2
```

```
氨基酸序列文件(特征数据): data_seq_train.txt
```

蛋白质二级结构文件(标签): data_sec_train.txt

载入数据(代码):

```
seq_df = pd. read_csv('./data_seq_train. txt', header = None)
sec_df = pd. read_csv('./data_sec_train. txt', header = None)
```

(两文件均无表头)

1. 数据规模

```
print(seq_df. shape)
print(sec_df. shape)
(20000, 1)
(20000, 1)
```

探索1

输入为共2W行的字符串 即2W条氨基酸链 输出亦为2W行的字符串 即2W个蛋白质链

2. df.head

```
print(sec_df. head)
```

3. 20000条链中, seq与sec的对应关系?

```
flag = True
for i in range(20000):
    if len(str(seq_df.iat[i,0])) != len(str(sec_df.iat[i,0])):
        flag = False
        break
```

探索2

3.猜想:每行的输入与输出是否——对应? True 4.字符的种类?

结果: True

结论: seq逐一对应sec, 即每个氨基酸位均——对应着一个蛋白质结构位

4. 统计氨基酸seq共多少种?蛋白质二级结构sec共多少种?

```
from collections import defaultdict
dic = defaultdict(int)

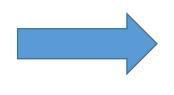
for i in range(20000):
    s = str(seq_df.iat[i,0])
    dic[s[i]] += 1
```

氨基酸seq共23种: 即26个英文字母中除去B, J, O 蛋白质二级结构sec共8种: ['','B','E','G','I','H','S','T']

5. 每个seq可能对应多少种sec?

20种seq字符:

A C D E F G H I K L M N P Q R S T V W Y



8种sec字符:

[' ', 'B', 'E', 'G', 'I', 'H', 'S', 'T']

剩余3种seq字符:

U X

不足8种sec字符:

[' ', 'B', 'E', 'G', 'H', 'S', 'T']

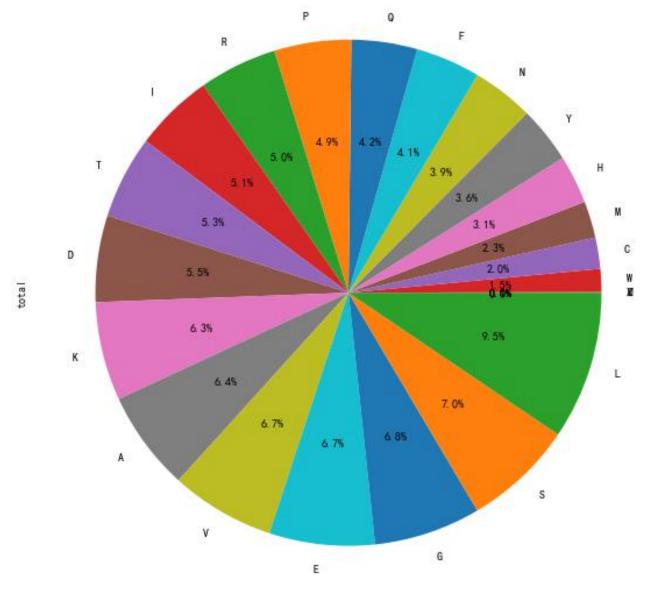
[' ']

[' ', 'S']

探索3

5.所有对应关系?

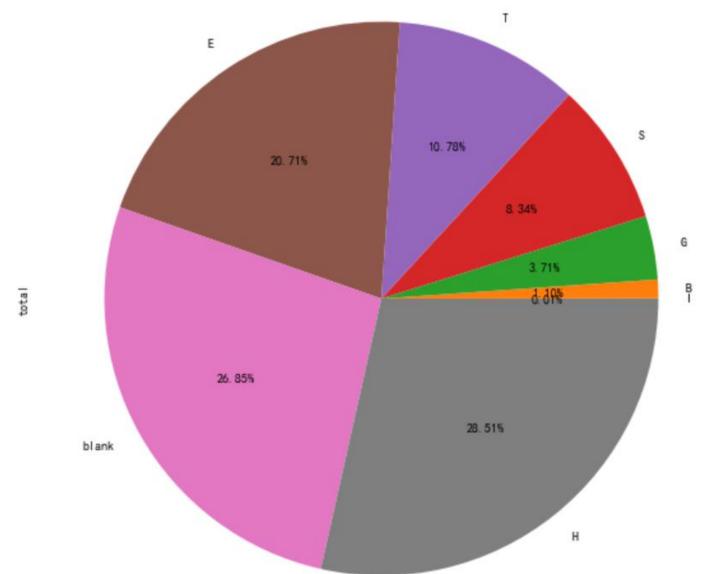
6. 每种seq出现的频率?



探索4

6.每种seq出现的 频率

7. 每种sec出现的频率?



探索4

7.每种seq出现的 频率

M&M 数据修正与建立模型

经查询领域内关于蛋白质二级结构预测的一般方法

可采取准确度较高的方法——PSSM:

引入氨基酸PSSM矩阵编码, 并利用LSTM模型训练每一个氨基酸位置, 并得到蛋白质二级结构结果,

PSSM谱码表如右图

```
13 L
14 D
15 D
16 A
18 T
20 P
```

A: 模型评价

模型评价方式——F1评分 (2PR/(P+R))

$$score = rac{\sum_{i=0}^{n} F_1(A_i)}{n}$$

 A_i 为单个蛋白结构,

 F_1 函数为sklearn.metrics.f1_score, average='macro',

