#### 一、 选择

- 1. 下列选项中正确的有():
  - A. Python3 中 input()默认返回字符串类型的数据。
  - B. 集合中不能包含相同元素, 也不能修改。
  - C. 使用 index()方法可以判断列表中是否包含某一元素, 若不包含则返回-1。
  - D. 生成器与迭代器都可以用于 for 循环。

### 参考答案: AD

二、阅读代码给出运行结果

```
1.
l1=list(tuple('12ab'))
11.append([3])
12=11.copy()
print(12)
12[-1].append(4)
del 12[1::2]
print(l1)
print(12)
参考答案:
['1', '2', 'a', 'b', [3]]
['1', '2', 'a', 'b', [3, 4]]
['1', 'a', [3, 4]]
2. async def working(time):
       await asyncio.sleep(time)
   async def worker_1():
       task_list=[5,1,3]
       for task in task_list:
          await working(task)
          print('t1',task)
   async def worker_2():
       task_list=[3,1,6]
       for task in task_list:
          await working(task)
          print('t2',task)
```

async def main():

```
t1=asyncio.create_task(worker_1())
      t2=asyncio.create_task(worker_2())
      await t1
      await t2
  asyncio.run(main())
参考答案:
t2 3
t2 1
t15
t1 1
t13
t2 6
3. graph=np.array(
   [[0,1,1,1,1],
   [1,0,0,0,0],
   [1,1,0,0,0],
   [0,1,1,0,1],
   [1,1,1,1,0]])
   D=nx.from_numpy_array(graph,create_using=nx.DiGraph)
   for node in D.neighbors(0):
      if D.in_degree(node)>2:
         print(node,D.in degree(node))
参考答案:
1 4
2 3
三、
      填空
1. l=['Alice-0001','Bob-0022','Carol-0333','Dave-4444']
  1中以"姓名-序号"的形式记录信息,请用列表 11 记录 1 中包含的姓名,用列表 12
  记录1中去除前置0的序号。
  12=
参考答案: l1=list(map(lambda x:x.split('-')[0],1))
12=list(map(lambda x:x.split('-')[1].strip('0'),1))或
```

### 12=list(map(lambda x:int(x.split('-')[1]),1))

#### 四、 代码填空:

- 一、使用递归神经网络 RNN 模型预测单词的词性
- 1. 代码填空:对于每个单词,我们使用 one-hot 向量表示单词中的每一个字母,然后每次输入一个字母向量到 RNN 中。请参照注释以及训练函数,补充合适的代码,构建 RNN 模型。(3分)

class RNN(nn.Module):

def \_\_init\_\_(self, embedding\_dim, hidden\_size, output\_size):
 super(RNN, self).\_\_init\_\_()
 self.hidden\_size = hidden\_size
 # TODO: 请补充两个线性层,分别实现"从输入到隐状态"、"从隐状态到输出"的变换
 \_\_\_\_\_\_
 self.softmax = nn.LogSoftmax(dim=1)

def forward(self, input, hidden):
 combined = torch.cat((input, hidden), 1) # 将输入的字母向量和隐状态拼接
 # TODO: 请运用\_\_init\_\_()中定义的线性层和 softmax 层,实现 hidden 和 output 的计算
 \_\_\_\_\_\_
 return output, hidden

def init\_hidden(self):
 return torch.zeros(1, self.hidden\_size) # 初始化全 0 的隐状态向量

## # 以下为训练函数中的一部分代码

for name\_ohe, label in data\_: # name\_ohe 为每个字母的 one-hot 表示,label 为预测标签 hidden = RNN.init\_hidden()

for i in range(name\_ohe.size()[0]): # 遍历每个字母,每次输入一个字母向量 output, hidden = net(name\_ohe[i], hidden)

loss = criterion(output, label) # 用最后一次的 output 与真实 label 计算 loss loss.backward(retain\_graph=True)

total\_loss += loss

# 答案:

```
self.i2h = nn.Linear(input_size + hidden_size, hidden_size)
self.h2o = nn.Linear(hidden_size, output_size)
hidden = self.i2h(combined)
output = self.h2o(hidden)
output = self.softmax(output)
```

# 五、 简答

1. 简述协程概念以及 python 中有哪两种实现协程的机制?