## 文本预处理

文本是一类<mark>序列数据,一篇文章可以看作是</mark>字符或单词的序列,本节将介绍文本数据的常见预处理步骤,预处理通常包括四个步骤:

- 1. 读入文本
- 2. 分词
- 3. 建立字典,将每个词映射到一个唯一的索引(index)
- 4. 将文本从词的序列转换为索引的序列, 方便输入模型

### 读入文本

我们用一部英文小说,即H. G. Well的Time Machine (http://www.gutenberg.org/ebooks/35),作为示例,展示文本 预处理的具体过程。

#### In [1]:

# 分词

我们对每个句子进行分词,也就是将一个句子划分成若干个词(token),转换为一个词的序列。

### 建立字典

为了方便模型处理,我们需要将字符串转换为数字。因此我们需要先构建一个字典(vocabulary),将每个词映射到一个唯一的索引编号。

(pad)短河后补充使其与长河等长 Chos> (eos> 勾对并外结尾外添加的如果方河的结束 (mh) 未登陆河(未知词)

```
In [3]:
 class Vocab (ob
    def __init__(self, tokens, min_freq=0, use_special_tokens=False):
       counter = count_corpus(tokens) #: 统计记载 L去更
       self.token_freqs = list(counter.items()) 流域 地 加强到支
       self.idx_to_token = [] 烷列表
       if use_special_tokens: 为道
           # padding, begin of sentence, end of sentence, unknown
           self.pad, self.bos, self.eos, self.unk = (0, 1, 2, 3)
           self.idx_to_token += [ hus this this this this
       else:
           self.unk = 0
       if freq >= min_freq and token not in self.idx_to_token]
       self.token_to_idx = dict() 大成值
       for idx, token in enumerate(self.idx_to_token):
           self.token_to_idx[token] = idx
    def __len__(self): 点点发人人
       return len(self.idx_to_token)
    if not isinstance(tokens, (list, tuple)): The LEIS
           return self.token_to_idx.get(tokens, self.unk) ← 7thな ルタ
       return [self.__getitem__(token) for token in tokens]
    if not isinstance(indices, (list, tuple)):
           return self.idx_to_token[indices]
       return [self.idx_to_token[index] for index in indices]
def count_corpus(sentences):
    tokens = [tk for st in sentences for tk in st] 二级基一级划表
    return collections.Counter(tokens) # 返回一个字典, 记录每个词的出现次数
我们看一个例子,这里我们尝试用Time Machine作为语料构建字典
In [4]:
vocab = Vocab(tokens)
[('', 0), ('the', 1), ('time', 2), ('machine', 3), ('by', 4), ('h', 5), ('g', 6), ('v
```

### 将词转为索引

使用字典, 我们可以将原文本中的句子从单词序列转换为索引序列

```
In [5]:
```

### 用现有工具进行分词

我们前面介绍的分词方式非常简单,它至少有以下几个缺点:

- 1. 标点符号通常可以提供语义信息、但是我们的方法直接将其丢弃了
- 2. 类似"shouldn't", "doesn't"这样的词会被错误地处理
- 3. 类似"Mr.", "Dr."这样的词会被错误地处理

我们可以通过引入更复杂的规则来解决这些问题,但是事实上,有一些现有的工具可以很好地进行分词,我们在这里简单介绍其中的两个: spaCy (https://spacy.io/)和NLTK (https://www.nltk.org/)。

下面是一个简单的例子:

```
In [6]:
 text = "Mr. Chen doesn't agree with my suggestion."
spaCy:
In [7]:
 import spacy
 nlp = spacy.load('en_core_web_sm')
 doc = nlp(text)
 print([token.text for token in doc])
['Mr.', 'Chen', 'does', "n't", 'agree', 'with', 'my', 'suggestion', '.']
NLTK:
In [8]:
 from nltk.tokenize import word_tokenize
 from nltk import data
 data.path.append('/home/kesci/input/nltk_data3784/nltk_data')
 print(word_tokenize(text))
['Mr.', 'Chen', 'does', "n't", 'agree', 'with', 'my', 'suggestion', '.']
```