

HTK(V3.1) 基础指南

(原文 : HTK (v.3.1): Basic Tutorial)

Nicolas Moreau / 02.02.2002

陶阳 译

taoyangxp@163.com

江西.南昌

2009.6.1



<http://www.go2street.net> <http://go2street.net>

永远做有价值的淘宝客，网上购物者之家，电子商务丝绸之路

目 录

0 HTK 简介	1
1 Yes/No 识别系统	1
1.1 搭建步骤	1
1.2 工作环境构建	1
1.3 标准 HTK工具选项	1
2 创建训练集	1
2.1 录音	2
2.2 标注信号	2
2.3 文件重命名	2
3 声学分析	2
3.1 配置参数	3
3.2 源 /目标规范	3
4 HMM 定义	4
5 HMM 训练	6
5.1 初始化	6
5.2 训练	8
6 任务定义	8
6.1 语法和字典	8
6.2 网络	9
7 识别	10
8 性能测试	12
8.1 主标签文件	12
8.2 错误率	13

0 HTK 简介

HTK 是指隐马尔可夫模型工具箱 (Hidden Markov Model Toolkit), 由剑桥大学工程系 (CUED) 研发而成。该工具箱的目的是搭建使用隐马尔可夫模型 (HMMs)。HTK 主要用于语音识别研究 (但是 HMMs 应用范围很广, 还有很多其它可能的应用...)

HTK 由一系列库模块构成, 包括 C 语言形式的可用工具, 可自由下载, 包括一个完整的文档说明 (大约 300 页), 见 <http://htk.eng.cam.ac.uk/>。

1 Yes/No 识别系统

本指南中, 我们将基于 HTK 工具集建立一个 2-单词识别系统, 词汇集是 { Yes, No }。这是可以设计出来的最基本的自动语音识别 (ASR) 系统。

1.1 搭建步骤

构建语音识别系统的主要步骤如下:

- (1) 训练库的创建: 词汇集中的每个元素进行多次录制, 且与相应词汇做好标签;
- (2) 声学分析: 训练波形数据转换为一系列系数向量;
- (3) 模型定义: 为总词汇集中的每个元素定义一个 HMM 原型;
- (4) 模型训练: 使用训练数据对每个 HMM 模型进行初始化、训练;
- (5) 任务定义: 识别系统的语法 (什么可被识别) 的定义;
- (6) 未知输入信号识别;
- (7) 评估: 识别系统的性能可通过测试数据进行评估。

1.2 工作环境构建

建议创建如下的目录结构:

- (1) data/: 存储训练和测试数据 (语音信号、标签等等), 包括 2 个子目录, data/train/ 和 data/test/, 用来区分识别系统的训练数据和评估数据;
- (2) analysis/: 存储声学分析步骤的文件;
- (3) training/: 存储初始化和训练步骤的相关文件;
- (4) model/: 存储识别系统的模型 (HMMs) 的相关文件;
- (5) def/: 存储任务定义的相关文件;
- (6) test/: 存储测试相关文件。

1.3 标准 HTK 工具选项

一些标准选项对每个 HTK 工具都是通用的。我们将使用以下一些选项:

- (1) -A : 显示命令行参数;
- (2) -D : 显示配置设置;
- (3) -T 1 : 显示算法动作的相关信息。

完整的选项列表请参见: HTK 文档, 第 50 页 (第四章 操作环境)。

2 创建训练集

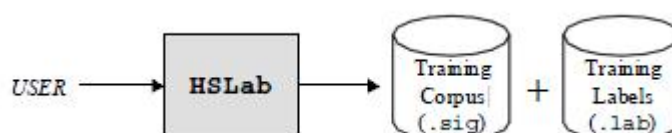


图 1 录制标签训练数据

首先, 我们录制 Yes 和 No 两个语音信号, 作为要训练的单词模型 (训练集)。然后为每个语音信号打上标签, 也就是说, 关联一个文本来描述语音内容。录制和打标签,

可以使用 HSLab HTK 工具来做（也可使用其它工具）。

创建和标注语音文件，使用下面的工具命令：

HSLab any_name.sig

回车之后，该工具的图形界面呈现在面前。

2.1 录音

按下 Rec 按钮，开始录制语音信号，Stop 停止录音。

缓冲文件 any_name_0.sig 自动创建在当前目录下(如果录制一个新的文件，第二个缓冲文件命名为 any_name_1.sig)。

说明：

-这里的信号文件 (.sig) 以一种特定的 HTK 格式存在。当然，也可能使用其它音频格式（如.wav 等），参见 HTK 文档第 68 页（第五章 音频输入/输出）。

-缺省采样率是 16kHz。

2.2 标注信号

要为语音波形打标签，首先按下 Mark 按钮，然后选择你要打标签的区域。当区域标注之后，按下 Labelas，键入标签名称，然后按下回车 Enter。

本指南中，我们仅录制孤立词（Yes 或者 No），通过短暂停顿隔开。对于每个信号，我们标注三个连续的区域：开始停顿（标记为 sil）、录音单词（标记为 yes 或 no）、结束停顿（标记为 sil）。这三个区域不能重叠（即使它们之间间隙很小）。这三个标注完成之后，按下 Save 按钮：标签文件 any_name_0.lab 被创建完成。这个时候，你就可以按下 Quit 退出按钮了。

说明：

.lab 文件是一个简单的文本文件。它包括每个标注的类型信息，每行对应每个标签：

4171250 9229375 sil

9229375 15043750 yes

15043750 20430625 sil

其中数字代表每个标签的开始和结束采样点。这样的文件可以进行手工修改（比如调整标签的开始或结束点），甚至创建（并不一定使用 HSLab 工具）。

2.3 文件重命名

录音/标签之后，你可以依据自己的方便，对 .sig 和 .lab 文件进行重命名（如 yes01.sig 和 yes01.lab）。

本指南中，两个词的每个进行 10 个录音应该足够了。

信号文件存储在 data/train/sig/目录（训练集）里面，标签存储在 data/train/lab/目录（训练标签集）。

关于 HSLab 图形界面的更多详细信息参见 HTK 文档，第 237 页（参考小节，HSLab）。

3 声学分析

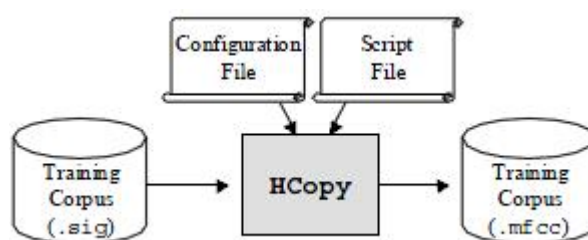


图 2 训练数据转化

语音识别工具不能直接处理波形语音，需要通过更简洁有效的方法来表示波形语音。这一步就是 声学分析：

- 信号分成连续的帧，一般每帧长度介于 20ms 和 40ms 之间，段与段交织在一起；
 - 每帧与窗口函数相乘（如 Hamming 函数）；
 - 从每个窗口帧中提取声学系数向量（给出一种该帧的频谱属性的简洁表示）。
- HCoppy HTK 工具可用来转换原始波形文件，生成一系列声学向量，命令为：

HCoppy -A -D -C analysis.conf -S targetlist.txt

analysis.conf 是配置文件，设置声学系数提取参数。

targetlist.txt 用于指定用于处理的每个波形文件的名称和存放位置，以及目标系数文件的名称和存放位置。

3.1 配置参数

配置文件是一个文本文件（# 用来注释）。本指南中，使用的配置文件如下：

```
#
# Example of an acoustical analysis configuration file
#
SOURCEFORMAT = HTK                # Gives the format of the speech files
TARGETKIND = MFCC_0_D_A           # Identifier of the coefficients to use
# Unit = 0.1 micro-second :
WINDOWSIZE = 250000.0             # = 25 ms = length of a time frame
TARGETRATE = 100000.0             # = 10 ms = frame periodicity
NUMCEPS = 12                      # Number of MFCC coeffs (here from c1 to
c12)
USEHAMMING = T                    # Use of Hamming function for windowing
frames
PREEMCOEF = 0.97                  # Pre-emphasis coefficient
NUMCHANS = 26                     # Number of filterbank channels
CEPLIFTER = 22                    # Length of cepstral liftering
# The End
```

列表 1 分析配置文件

从该配置文件可看出，使用了 MFCC (Mel Frequency Cepstral Coefficient)分析，在 TARGETKIND 标识符的值的后缀“MFCC”表明了这一点。对每个信号帧，可提取以下系数：

- 12 个首 MFCC 系数[C1,...,C12]（因为 NUMCEPS = 12）
- null MFCC 系数 c0 ,与帧的总能量成正比(在 TARGETKIND 中 ,后缀 _0)
- 13 个 Delta coefficients ,估计首次序[c0, c1,..., c12]派生(在 TARGETKIND 中 ,后缀 _D)
- 13 个 Acceleration coefficients ,估计第二次序[c0, c1,..., c12]派生(在 TARGETKIND 中 ,后缀 _A)

总之，每个信号帧提取 39 个系数向量。

关于声学分析配置更详细内容参加 HTK 文档第 58-66 页（第五章 语音输入/输出）

3.2 源/目标规范

一个或多个 源/目标文件 对（如，原始波形文件/系数文件），可在 HCoppy 命令行中直接指定。如果要处理大量数据，可使用-S 选项。一般允许指定脚本文件格式为：

data/train/sig/yes01.sig data/train/mfcc/yes01.mfcc

```

data/train/sig/yes02.sig data/train/mfcc/yes02.mfcc
etc...
data/train/sig/no01.sig data/train/mfcc/no01.mfcc
data/train/sig/no02.sig data/train/mfcc/no02.mfcc
etc...

```

列表 2 转换脚本文件

可自动生成这样的文本脚本文件(比如使用 Perl 脚本编辑工具), 新生成的训练集(.mfcc 文件) 存储在 data/train/mfcc/目录下。

更多关于 HCopy 工具的详细信息参见 HTK 文档第 195 页 (参考小节 HCopy)

4 HMM 定义

本指南中, 3 个声学事件需要使用 HMM 隐马尔可夫模型建模, 即 Yes、No、Silence。每个事件设计一个 HMM 模型。

第一步, 为每个 HMM 模型选择一个 priori 结构:

- 状态数
- 观察函数的形式 (对应每个状态)
- 状态转换排列

这种定义不是一成不变的。其实并没有固定的规则。

在这里, 我们为 3 个 HMM 模型选择同一个结构 (如图 3 所示)

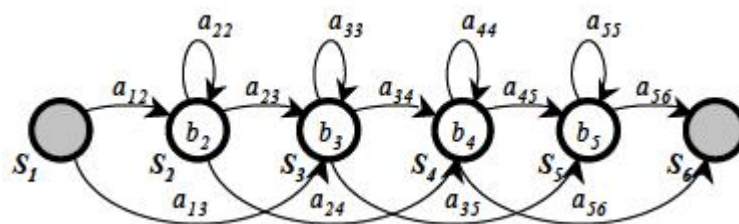


图 3 基本结构

该模型包含 4 个 活动 状态 $\{S_2, S_3, S_4, S_5\}$, 开始和结束状态 (这里是 S_1, S_6), 是非发散 状态 (无观察函数), 仅供 HTK 用于一些功能的实现。观察函数 b_i 是带对角矩阵的高斯分布。状态的可能转换由 a_{ij} 表示。

在 HTK 中, HMM 模型是通过文本文件来描述的。如图 3 一样的 HMM 模型一般描述如下:

```

~o <VecSize> 39 <MFCC_0_D_A>
~h "yes"
<BeginHMM>
<NumStates> 6
<State> 2
<Mean> 39
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0
<Variance> 39
1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0
1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0

```

```

1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0
<State> 3
<Mean> 39
0.0 0.0 (...) 0.0
<Variance> 39
1.0 1.0 (...) 1.0
<State> 4
<Mean> 39
0.0 0.0 (...) 0.0
<Variance> 39
1.0 1.0 (...) 1.0
<State> 5
<Mean> 39
0.0 0.0 (...) 0.0
<Variance> 39
1.0 1.0 (...) 1.0
<TransP> 6
0.0 0.5 0.5 0.0 0.0 0.0
0.0 0.4 0.3 0.3 0.0 0.0
0.0 0.0 0.4 0.3 0.3 0.0
0.0 0.0 0.0 0.4 0.3 0.3
0.0 0.0 0.0 0.0 0.5 0.5
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0
<EndHMM>

```

列表 3 HMM 描述文件 (原型)

```
~o <VecSize> 39 <MFCC_0_D_A>
```

文件头, 给出系数向量大小 (这里是 39 个系数)、系数类型 (MFCC_0_D_A)。

```
~h "yes" <BeginHMM> (...) <EndHMM>
```

封装对所谓的 yes 的 HMM 模型的描述。

```
<NumStates> 6
```

给出 HMM 模型的状态总数, 包括 2 个非发散状态 1 和 6。

```
<State> 2
```

表示对状态 2 的观察函数的描述。这里我们使用单一高斯观察函数, 带有对角矩阵。这样的函数完全由一个平均向量和一个变化向量 (自相关矩阵的对角元素)。状态 1 和 6 没有描述, 他们没有观察函数。

```
<Mean> 39
```

```
0.0 0.0 (...) 0.0 (x 39)
```

给出当前观察函数的平均向量 (在 39 维的观察空间中)。每个元素是强制初始化为 0, 该文件仅给出 HMM 模型 (它的全局结构) 的原型。这些系数后面将用来训练。

```
<Variance> 39
```

```
1.0 1.0 (...) 1.0 (x 39)
```

给出当前观察函数的变化向量。每个元素强制初始化为 1。

```
<TransP> 6
```

给出 HMM 模型的 6x6 转换矩阵, 即:

$a_{11} a_{12} a_{13} a_{14} a_{15} a_{16}$
 $a_{21} a_{22} a_{23} a_{24} a_{25} a_{26}$
 $a_{31} a_{32} a_{33} a_{34} a_{35} a_{36}$
 $a_{41} a_{42} a_{43} a_{44} a_{45} a_{46}$
 $a_{51} a_{52} a_{53} a_{54} a_{55} a_{56}$
 $a_{61} a_{62} a_{63} a_{64} a_{65} a_{66}$

其中 a_{ij} 表示状态 i 到 j 转换的可能性。Null 值说明相应的转换不允许。其它值进行强制初始化（但是矩阵的每行之和为 1）：在训练过程中将被修改。

我们必须为每个模型生成一个这样的原型。

在我们的例子中，我们要写 3 个 HMM 模型原型，即 yes、no、sil（3 个描述文件的头部分别是 `~h "yes"`、`~h "no"`、`~h "sil"`）。

这 3 个文件可以命名为 `hmm_yes`、`hmm_no`、`hmm_sil`，存储在 `model/proto` 目录下。

关于 HMM 描述文件更多详细信息参加 HTK 文档第 94 页（第七章 HMM 定义文件）。

5 HMM 训练

训练过程描述如图 4 所示。

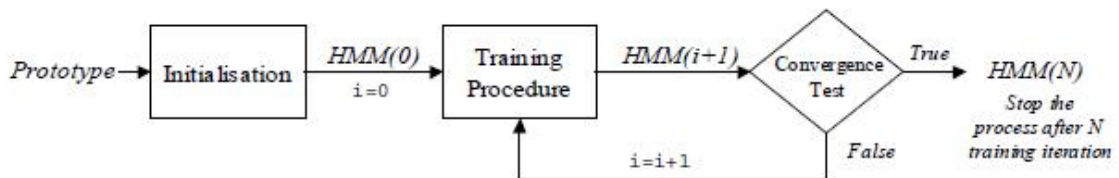


图 4 完整的训练过程

5.1 初始化

在训练过程开始之前，为了使得训练算法快速精准收敛，HMM 模型参数必须根据训练数据正确初始化。

HTK 提供了 2 个不同的初始化工具：Hinit 和 HCompv。

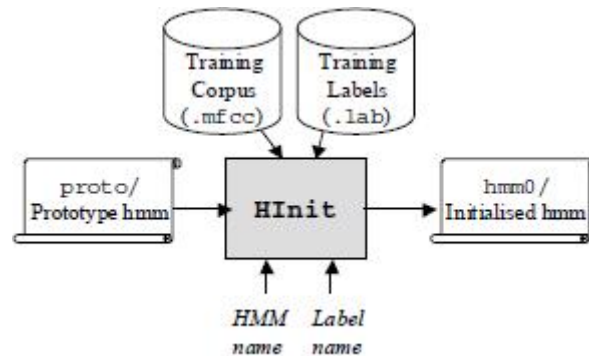


图 5 原型初始化

Hinit

下面的命令行是使用 Viterbi 算法通过训练数据的时间轴对 HMM 模型进行初始化：

```

Hinit -A -D -T 1 -S trainlist.txt -M model/hmm0 \
-H model/proto/hmmfile -l label -L label_dir nameofhmm
  
```

nameofhmm 是要进行初始化的 HMM 模型的名称（这里指 yes、no、sil）
hmmfile 是一个描述文件，包含被称作 nameofhmm 的 HMM 模型的原型（这里指

proto/hmm_yes, proto/hmm_no, proto/hmm_sil)。

trainlist.txt 给出完整的 .mfcc 文件列表，建立训练集（存储在目录 data/train/mfcc/）。

label_dir 是存储相关训练集的标签文件（.lab）的目录（这里是 data/train/lab/）。

label 用来标示哪个标签段用于训练集中（这里指 yes、no 或 sil，因为它们对于标签和 HMM 模型使用了相同的名字，当然这不是强制的）。

model/hmm0 是初始化 HMM 模型描述结果输出的目录名称（必须提前创建好）。

这个过程对每个模型(hmm_yes, hmm_no, hmm_sil)重复执行。

说明：

由 HInit 输出的 HMM 模型文件和输入原型具有相同的名字。

HCompv

HCompv 工具用来对模型进行平坦初始化。HMM 模型的每个状态给定相同的平均向量和变化向量：在整个训练集上全局计算而得。一般初始化命令行形式如下：

**HCompv -A -D -T 1 -S trainlist.txt -M model/hmm0flat **

-H model/proto/hmmfile -f 0.01 nameofhmm

nameofhmm, hmmfile, trainlist.txt：见 HInit 中的解释。

model/hmm0flat：输出目录，与 HInit 必须保持不同，避免覆盖。

说明：

label 选项也可以使用。这种情况下，对全局平均和变化向量的估值就仅基于训练集的相应的标签部分。

我们不使用 HCompv 来初始化我们的模型（已经使用了 HInit）。

但是 HCompv 也与初始化模型一起输出一个名称为 vFloors 的有趣的文件，它包含乘以因子的全局变化向量（见列表 4），这个因子可通过 -f 选项来设置（这里是 0.01）。

```
~v varFloor1
```

```
<Variance> 39
```

```
5.196781e-001 2.138549e-001 (...) 3.203219e-003
```

列表 4 可变基底宏文件，vFloors

存储在 varFloor1 中的值（称作 可变基底宏）在后面训练过程中用作估计的变化向量的基底。

在训练迭代过程中，与特定 HMM 模型状态相关联的训练帧数可能很低。该状态的估计变化值会很小（如果只有一个可用的训练帧的话，变化甚至为空 null）。这种情况下，可用基底来替代，避免变化值趋于极小（甚至产生计算错误）。

这里，我们将对 HMM 原型之一使用 HCompv 一次，来计算上述 varFloor1 宏。相应的 vFloors 文件输出到目录 model/hmm0flat/。

5.2 训练

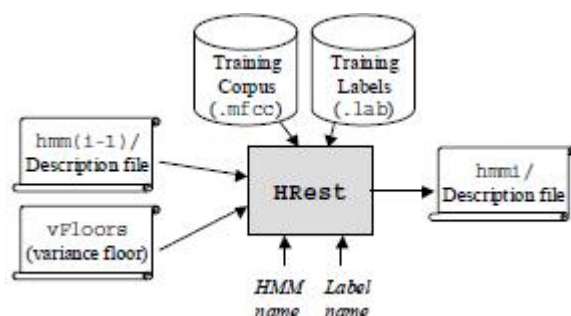


图 6 一次再估计迭代

下面的命令行可实现 HTK 工具 HRest 的一次再估计迭代，估计 HMM 模型参数（每个观察函数的变换可能性、加平均、变化向量）的最佳值：

**HRest -A -D -T 1 -S trainlist.txt -M model/hmmi -H vFloors **
-H model/hmmi-1/hmmfile -I label -L label_dir nameofhmm

nameofhmm 是要训练的 HMM 模型的名称（这里是 yes,no,sil）。

hmmfile 是名为 nameofhmm 的 HMM 模型的描述文件，存储在表示最近一次迭代的索引为名字的目录下（如 model/hmmi-1/）

vFloors 是一个文件，包含由 HCompv 生成的变化基宏。

trainlist.txt 给出构成训练集的 .mfcc 文件的完整列表（存储在 data/train/mfcc/）。

lab_dir 是存放对应训练集的标签文件（.lab）的目录（这里是 data/train/lab/）。

label 指示训练数据中使用的标签（yes,no,sil）

model/hmmi，输出目录，标示当前迭代 i 的索引。

对于每个要训练的 HMM 模型，这个过程要重复许多次。

每次，HRest 迭代（即当前再估计迭代中的迭代）显示在屏幕上，通过 change 量度标示收敛性。一旦这个量度值不再从一个 HRest 迭代到下个迭代减少（绝对值），过程就该停止了。在我们的例子中，2 或 3 次再估计迭代就足够了。

最终单词 HMM 模型是 hmm3/hmm_yes, hmm3/hmm_no, and hmm3/hmm_sil.

6 任务定义

与任务相关的每个文件都应该存储在专用的 def/目录。

6.1 语法和字典

在使用我们的单词模型之前，要定义识别器的基本结构（任务语法）。我们首先定义最简单的语法：开始停顿、接着简单单词（这里指 Yes, No）、结束停顿。

在 HTK 中，根据一些句子造句法规则，任务语法写成一个文本文件。在我们的这个例子中，造句语法很简单：

```
/*
* Task grammar
*/
$WORD = YES | NO;
( { START_SIL } [ $WORD ] { END_SIL } )
```

列表 5 基本的任务语法

Word 变量可以被 yes 或 no 替换。

用括号{}括住 START_SIL 和 END_SIL 表示其可不存在或者重复多次（允许在单词之前或之后长时间的停顿，或者根本没有停顿）。

括号[]括住\$WORD 表示零个或一次出现（如果没有单词，可能只是识别停顿）。

关于 HTK 构造语法的更多详细信息参见 HTK 文档第 163 页（第 12 章 网络、字典和语言模型）

当然，系统要知道 HMM 模型与语法变量 YES、NO、START_SIL 和 END_SIL 的对应关系。这种信息存储在文本文件中，命名为任务字典。在这样的简单任务中，对应关系是直截了当的，一个任务字典一般包括 4 个入口：

```
YES [yes] yes
NO [no] no
START_SIL [sil] sil
END_SIL [sil] sil
```

列表 6 任务字典

左边的元素指任务语法变量的名字，右边的元素指 HMM 模型（在 HMM 模型定义文件中通过 -h 选项引入的）的名字。中间带括号的元素是可选的，它们表示识别器要输出的符号：这里使用了标签的名称（缺省情况下，使用的是语法变量名称）。

说明：不要忘记在文件的末尾添加新行（如果不添加，那么最后一个入口将被忽略）。

6.2 网络

任务语法（在 gram.txt 中描述）必须使用 HParse 工具进行编译，生成任务网络（写入 net.slf）：

```
HParse -A -D -T 1 gram.txt net.slf
```

至此，我们的语音识别任务（如图 7）完成了，其完全由其网络、它的字典、它的 HMM 模型集（存储在 model/hmm3/）来定义。

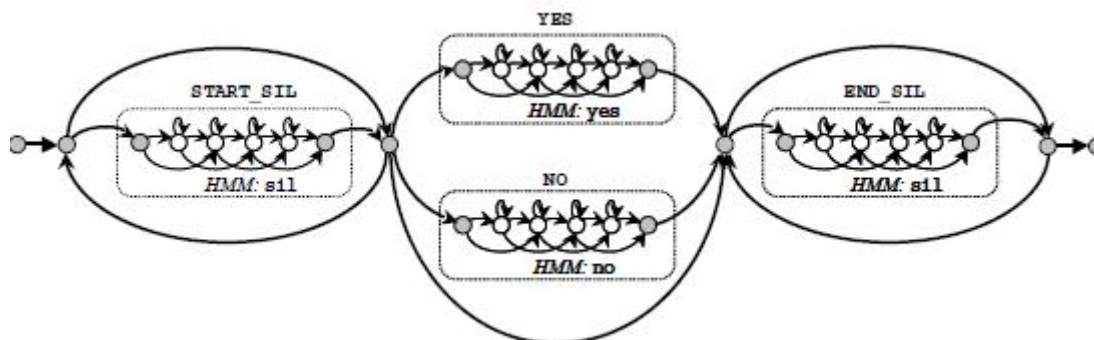


图 7 识别器=网络+字典+HMM 模型

说明：在写语法时要确保没有错误，可使用 HSGen 工具来测试

```
HSGen -A -D -n 10 -s net.slf dict.txt
```

其中 dict.txt 是任务字典，选项 -n 表示 10 个符合语法的句子（即 10 个可能的识别结果）将被随机生成且显示。

当然，在这里这没什么重要用途，但是当语法很复杂的时候，就会很有用了。

7 识别

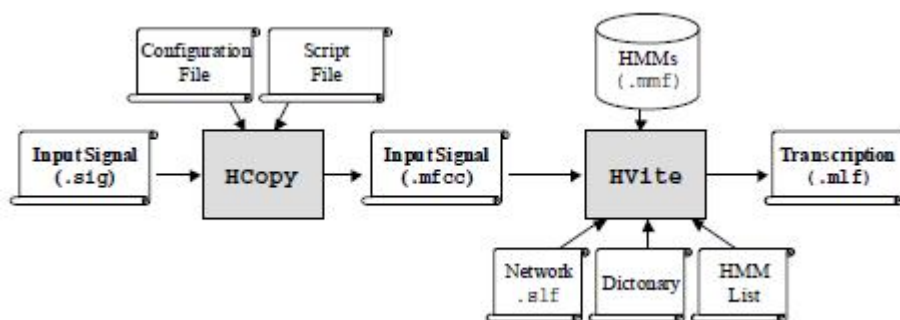


图 8 未知输入信号的识别过程

来看看识别过程本身：

语音输入信号 `input.sig` 首先使用 `HCopy` 工具转换成一系列声学向量（MFCC），如同转换训练数据一样（见声学分析步骤）。转换结果存储在 `input.mfcc` 文件中（常称作声学观察）。

然后使用 Viterbi 算法处理输入观察，该算法用来测试输入观察是否与识别器的马尔可夫模型相一致。可以使用 `HVite` 工具达到这个目的：

`HVite -A -D -T 1 -H hmmsdef.mmf -i reco.mlf -w net.slf \`

`dict.txt hmmlist.txt input.mfcc`

`input.mfcc` 是要被识别的输入数据。

`hmmlist.txt` 列出要使用的模型的名称（yes,no,sil）。每个元素通过新行字符隔开。不要忘记在最后一个元素后面插入新行。

`dict.txt` 是任务字典。

`net.slf` 是任务网络。

`reco.mlf` 是输出识别副本文件。

`hmmsdef.mmf` 包含 HMM 模型的定义。在我们这个例子中可能要重复 `-H` 选项，列出不同的 HMM 模型定义文件：

```
-H      model/hmm3/hmm_yes      -H      model/hmm3/hmm_no      -H
model/hmm3/hmm_sil
```

但还是把每个定义集中到一个文件（称为主宏文件，扩展名 `.mmf`）比较方便一些（尤其当存在 3 个以上模型时）。简单地，可通过复制每个定义到一个文件中得到这样的文件，不用重复复制文件的头部信息（见列表 7）

```
~o <VecSize> 39 <MFCC_0_D_A>
```

```
~h "yes"
```

```
<BeginHMM>
```

```
    (definition...)
```

```
<EndHMM>
```

```
~h "no"
```

```
<BeginHMM>
```

```
    (definition...)
```

```
<EndHMM>
```

```
~h "sil"
```

```
<BeginHMM>
```

```
    (definition...)
```

<EndHMM>

列表 7 主宏文件（在一个文件中有许多 HMM 模型描述）

输出结果存储在名称为 reco.mlf 的文件中，包含对输入信息的副本。比如，如果我们使用文件 data/train/mfcc/yes01.mfcc 作为输入数据，我们得到的输出文件 reco.mlf 如：

```
#!MLF!#
"/data/train/mfcc/yes01.rec"
0 4900000 SIL -2394.001465
4900000 12000000 YES -5159.434570
12000000 18300000 SIL -3289.197021
```

列表 8 识别结果输出（识别副本）

在这个例子中，从输入信号中识别出 3 个连续的 单词假设 。目标单词 yes 被正确识别出来。每个假设的开始和结束点也给了出来，同时还有它们的声谱，这可由 Viterbi 解码算法得出结果（列表上右列）。

测试识别系统的更方便交互的方式是使用 Hvite 的 直接输入 选项：

**HVite -A -D -T 1 -C directin.conf -g -H hmmsdef.mmf **
-w net.slf dict.txt hmmlist.txt

这种情况下，不需要输入信号参数，也无输出文件。提示符 READY[1]>出现在屏幕上，表示开始录音第一个输入信号，按下任何键可停止录音。然后显示识别结果，接着显示 READY[2]>提示符等待下一个输入信号。

-g 选项允许每个输入信号回放一次。

directin.conf 是 Hvite 的配置文件，允许使用直接音频输入：

```
#
# HVite Configuration Variables for DIRECT AUDIO INPUT
#
# Parameters of the input signal
SOURCERATE = 625.0 # = 16 kHz
SOURCEKIND = HAUDIO
SOURCEFORMAT = HTK
# Conversion parameters of the input signal
TARGETKIND = MFCC_0_D_A # Identifier of the coefficients to use
WINDOWSIZE = 250000.0 # = 25 ms = length of a time frame
TARGETRATE = 100000.0 # = 10 ms = frame periodicity
NUMCEPS = 12 # Number of MFCC coeffs (here from c1 to c12)
USEHAMMING = T # Use of Hamming function for windowing frames
PREEMCOEF = 0.97 # Pre-emphasis coefficient
NUMCHANS = 26 # Number of filterbank channels
CEPLIFTER = 22 # Length of cepstral liftering
# Defines the signal to be used for remote control
AUDIOSIG = -1 # Negative value = key-press control
# The End
```

列表 9 直接语音输入识别的配置文件

为了允许从输入信号中直接提取声学系数，这个文件必须包含前面训练数据使用的

声学分析配置参数。

8 性能测试

ASR 系统的识别性能评估必须使用不同于训练数据集的数据进行测试。单独的测试集包括新的 Yes 和 No 的录音数据，可创建在目录 `data/test/` 下面，正如前面处理训练集一样。同样，这些数据（存储在子目录 `test/sig`）需要打上标签（存储在 `test/lab`），进行变换（存储在 `test/mfcc`）。

（如果你对这种新的要求高的录音和打标签内容的看法不以为然，也可以在这里使用训练数据作为测试数据集，那么本指南的目的等于只教你如何使用一些 HTK 工具了，并没有达到相应的性能测试的目的。）

8.1 主标签文件

在性能评测之前，我们需要创建两个文件，命名为主标签文件，扩展名是 `.mlf`：

- 第一个文件包含整个训练集的 正确 副本，即是通过手工标注的副本。把 `ref.mlf` 记作参考副本。

- 第二个文件包含整个测试集的识别副本，即识别器产生的假设副本。把 `rec.mlf` 记为识别副本。

通过比较每项数据的参考副本和识别假设，进行性能评测。

主标签文件具有下面的结构：

```
#!MLF!#
"path/data01.ext"
Label1
Label2
.
"path/data02.ext"
Label1
Label2
Label3
Label4
.
(ETC...)
```

列表 10 主标签文件（一个文件中包含许多副本）

每个副本通过文件名称引入，以 `.` 号作为结束。副本由一系列标签组成，标签独立占用一行。每个标签可在其前面加上开始和结束时间索引，且/或在后面加上识别分值（见列表 8）。

没有 HTK 工具用来创建 `ref.mlf` 文件，必须手工来写，或者用脚本写（比如，参见我曾经写过的 Perl 脚本 `MakeRefMLF.pl`）。

每个标签文件（如 `yes01.lab`）的内容必须相继拷贝到文件 `ref.mlf` 中，每个标签文件介于文件名称（占一行，如 `*/yes01.lab`：这里的陆军可使用 * 号代替）和结束符号之间。

识别副本文件 `rec.mlf` 可通过 `Hvite` 工具直接得到。这次，`Hvite` 工具不只有一个参数（一个简单输入文件名称），还有整个测试集的文件名（`.mfcc`），这些名字在一个文本文件中列出：

```
HVite -A -D -T 1 -S testlist.txt -H hmmsdef.mmf -i rec.mlf \
-w net.slf dict.txt hmmlist.txt
```

hmmlist.txt, dict.txt, net.slf, hmmsdef.mmf: 同前面提到的。

rec.mlf是识别副本输出文件。

testlist.txt 测试文件名称列表(data/test/*.mfcc)。

命令执行之后,rec.mlf 就包含一系列副本,正如列表 8 中列出的那个。每个副本由相应的文件名称开始,该文件的扩展名不同(.rec 替代.lab)。

8.2 错误率

使用 HTK 性能评估工具 HResults 比较 ref.mlf 和 rec.mlf 副本:

```
HResults -A -D -T 1 -e ??? sil -I ref.mlf \
```

```
labellist.txt rec.mlf > results.txt
```

results.txt 包含性能统计结果输出(如 List.11)。

rec.mlf 包含测试数据的副本,作为识别器的输出。

labellist.txt 出现在副本文件中的标签列表(这里指: yes, no和sil)。

ref.mlf 包含测试数据的参考副本(手工打标签获得的测试数据)。

-a ??? sil 这个选项表明,当计算性能统计结果的时候,sil标签可以被忽略,因为我们仅关注单词 Yes 和 No 的识别率。

```
===== HTK Results Analysis
=====
Date: Tue Dec 03 19:12:58 2002
Ref : .\ref.mlf
Rec : .\rec.mlf
----- Overall Results
-----
SENT: %Correct=80.00 [H=8, S=2, N=10]
WORD: %Corr=80.00, Acc=80.00 [H=8, D=0, S=2, I=0, N=10]
```

列表11 性能评测结果

列表 11 给出的是一个由性能评测获得的结果的例子。第一行 (SENT) 给出句子的识别率 (%Correct=80.00), 第二行 (WORD) 给出的是单词的识别率 (%Corr=80.00)。

在我们的例子中,这两个比率是相同的,这是因为我们的任务语法仅使用一个单词(除了停顿之外)作为句子。这是孤立词识别任务。这里只要考虑第一行 (SENT) 就够了。H=8 给出的是测试数据被正确识别的数量, S=2, 表示识别相反的数量 (Yes 识别成了 No, 或者 No 识别成了 Yes), N=0 表示测试数据总数。

第二行 (WORD) 给出的统计数据只有对更复杂的识别系统才考虑(如连续语音识别任务)。更详细信息参见 HTK 文档第 232 页(参考小节, Hresults)。

最后, 译者的话: 原文请参见 HTK (v.3.1): Basic Tutorial。由于译者水平有限, 有不当之处请批评指正! 欢迎来信指教! Email: taoyangxp@163.com
QQ: 381333215