

Viterbiho algoritmus pro rozpoznávání izolovaných slov

Jan Černocký a Lukáš Burget, FIT VUT Brno

April 20, 2005

Úkolem tohoto cvičení a následujícího projektu je napsat Viterbiho algoritmus pomocí “token passing” (pivo passing) a vytvořit jednoduchý rozpoznávač izolovaných slov ano/ne.

K dispozici máte:

- modely natrénované pomocí HTK.
- HTK toolkit, kterým budete provádět parametrizaci řeči (tool `HCopy`).
- pomocné funkce pro načtení souboru s příznaky a pro výpočet hodnoty hustoty gaussovske rozložení - viz soubor `lukas.ch`
- `main` pro výpočet Viterbiho pravděpodobnosti.

1 Příprava

1.1 Modely

Modely jednotlivých slov máme již natrénované z minula – uložíme je do textových souborů s touto strukturou:

```
5
39
mean ..... mean
mean ..... mean
mean ..... mean
mean ..... mean
mean ..... mean
var ... var
var ... var
var ... var
var ... var
var ... var
matice prechod pravdepodobnosti .....
```

všimněte si, že se prakticky jedná o HTK soubory s vymazanými klíčovými slovy. Tento převod za Vás může zařídit Perlový skript:

```
htk2lukas_5states.pl ...cesta.../HTK/ANO_NE/hmm1/ANO > ano
htk2lukas_5states.pl ...cesta.../HTK/ANO_NE/hmm1/NE > ne
```

1.2 Práce se zvukovými soubory a soubory s parametry

- Vstupem jsou standardní zvukové soubory `*.raw` (8 kHz, 16 bitů).
- provedete parametrizaci pomocí `HCopy` s konfiguračním souborem `tool.conf` (12 MFCC koeficientů + energie, delta, deltadelta):
`HCopy -C tool.conf soubor.raw soubor.mfc`
`soubor.mfc` bude vstupem pro Viterbiho.

2 Vlastní Viterbi

- napsat ho bude Vaším úkolem.
- bude se volat následujícím způsobem:
`viterbi model soubor.mfc`
- na standardním výstupu vypíše Viterbiho log-pravděpodobnost.

2.1 Popis balíku viterbi.tgz

Jsou pro Vás nachystány soubory viterbi.c (main), viterbi_pivo.[ch], Makefile a pomocné soubory common.[ch], které už jste používali. V souborech lukas.[ch] jsou užitečné funkce od Lukáše Burgeta:

```
int ReadHTKFeature(FILE * fp_in, float *in, size_t fea_len, int swap)
načtení jednoho či více příznakových vektorů parametrů
- fp_in - pointer na soubor s parametry, který musí být otevřený pro čtení.
- in - vektor, kam budeme parametry ukládat, musí být naalokovaný
na fea_len floatů (to bude 4*39*pocet_rámců bajtů).
- fea_len - počet načítaných kefcientů (39*pocet_rámců)
- swap - Opět při volání nastavit na 1.
výstupní hodnota: 0 pokud ok, -1 pokud chyba.
```

```
int ReadHTKFeature(FILE * fp_in, float *in, size_t fea_len, int swap)
načtení jednoho či více příznakových vektorů parametrů
- fp_in - pointer na soubor s parametry, který musí být otevřený pro čtení.
- in - vektor, kam budeme parametry ukládat, musí být naalokovaný
na fea_len floatů (to bude 4*39*pocet_rámců bajtů).
- fea_len - počet načítaných kefcientů (39*pocet_rámců)
- swap - Opět při volání nastavit na 1.
výstupní hodnota: 0 pokud ok, -1 pokud chyba.
```

```
float LogGaussPDF(float *observation, float *means, float *variances, int size)
Výpočet LOG hodnoty hustoty pravděpodobnosti (neboli log vysílací
pravděpodobnosti vektoru stavem).
- observation - vektor parametrů (39 floatů)
- means - vektor středích hodnot (39 floatů)
- variances - vektor rozpytlů (39 floatů) (pamatujeme si, že pokud
pracujeme s diagonálními kovar. maticemi, ukládáme jen rozptyly,
které jsou na diagonále).
- size - velikost všech vektorů (39).
výstupní hodnota: logaritmus "vysílací pravděpodobnosti" b_j[o(t)]
```

Zjistíte, že soubor viterbi_pivo.c je poněkud vykuchaný – Vaším úkolem je dopsat sem Viterbiho.

2.2 Praktické poznámky k Viterbimu:

Je vhodné si definovat dva vektory, každý bude mít tolik buněk, kolik je v HMM stavů. V jednom budou hodnoty žetonů (piv) TED, ve druhém hodnoty žetonů po posunu z času t do času $t + 1$: POTOM.

Inicializace a ukončení algoritmu viz přednáška a soubor viterbi_pivo.c. Běžný posun piv vypadá takto:

- vektor POTOM nastavíte na velmi záporné hodnoty (pozor, ne na nuly, logaritmy mohou být běžně záporné !)
- každý žeton podle potřeby naklonujete (více připojených stavů), a “dolejete” příslušné logaritmy vysílací a přechodové pravděpodobnosti.
- umístíte na správné místo v POTOM, ale díváte se, zda už na tom místě něco není, pokud ano a je to větší, necháte tuto větší hodnotu. To je ekvivalentní “vyhubení méně plných piv”.

Když jste s posunem hotoví, překopírujete POTOM do TED.

2.3 Testování

V balíku viterbi.tgz jsou pro Vás nachystané modely ano, ne (můžete si je vygenerovat sami z těch, co jste v minulém cvičení natrénovali, pomocí skriptu htk2lukas_5states.pl) a dva testovací soubory: cut_A10162A0.mfc obsahuje “ano”, cut_A10162A1.mfc obsahuje “ne”. Spuštění Viterbiho by Vám mělo dát pro cut_A10162A0.mfc tuto likelihood:

```
viterbi ano cut_A10162A0.mfc
-2905.672852
```

V podadresáři htktest můžete tento výsledek srovnat s likelihood, kterou dá standardní dekodér HVite (je tam pár pomocných souborů, které HVite potřebuje, jako rozpoznávací síť, seznam modelů (v tomto případě modelu

a velmi obsažný výslovnostní slovník):

```
HVite -T 3 -d htktest -w htktest/ano_net htktest/ano_dico htktest/ano_list_models cut_A10162A0.mfc
```

Výstup ANO == [45 frames] -64.5705 [Ac=-2905.7 LM=0.0] (Act=3.7) obsahuje za klíčovým slovem Ac= akustickou likelihood, což je právě ta, která nás zajímá.

3 Vlastní rozpoznávání

musíte srovnat Viterbiho pravděpodobnosti ze dvou modelů - podobně jako u DTW to můžete udělat v jednom programu (bude načítat dva modely), nebo v externím programu nebo skriptu.