Počítačové zpracování řeči

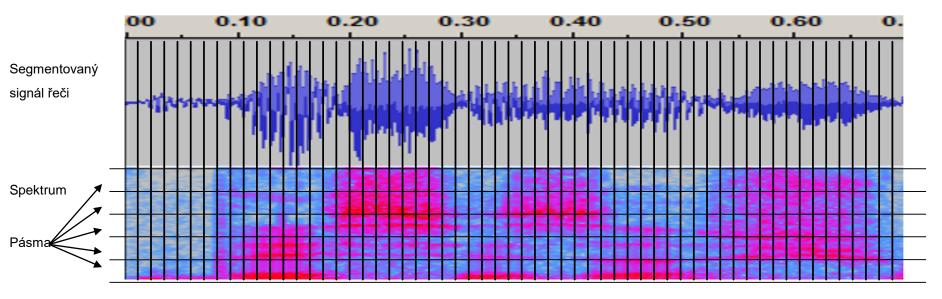
Přednáška 5
DTW - pokračování
Lepší příznaky, efektivnější implementace

Zahrnutí spektrálních příznaků (1)

Idea: Různé hlásky mají různé spektrální charakteristiky. Příznaky odvozené ze spektra tedy mohou zlepšit rozpoznávání.

Jednoduchý přístup zahrnutí spektrálních příznaků:

Pro každý frame spočítejme spektrum, rozdělme ho do několika pásem (též kanálů, angl. band nebo bin) a určeme energii v každém pásmu.



Spektrogram názorně ukazuje, jak se mění rozložení energie v čase a v pásmech.

Zahrnutí spektrálních příznaků (2)

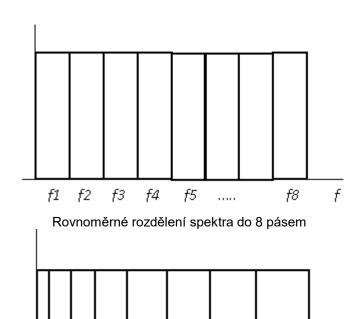
Dosavadní zkušenost:

Vyzkoušeli jsme jednoduché rozdělení na 16 pásem a získání 16 příznaků – bez výraznějšího úspěchu (nepomohlo by ani více pásem)

Nerovnoměrné rozdělení do pásem

Ukazuje se, že je lepší přizpůsobit pásma charakteristice lidského ucha, které mnohem citlivěji rozlišuje mezi nižšími než vyššími frekvencemi, tj. použijeme více užších pásem u nižších frekvencí, méně u vyšších.

Jak taková pásma vytvořit?



Nerovnoměrné rozdělení spektra do 8 pásem

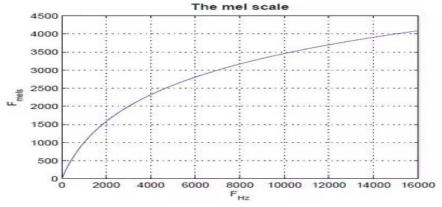
f8

f1 f2 f3 f4

Zahrnutí spektrálních příznaků (3)

Melová stupnice

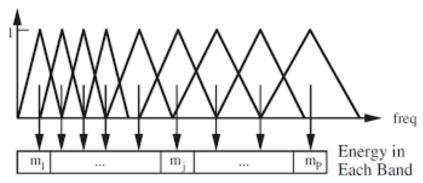
Empiricky odvozená křivka citlivosti rozlišení frekvencí v lidském uchu, převádí objektivní frekvenci v Hz na subjektivní stupnici v jednotkách zvaných Mel



Matematicky ji popisuje vztah:

$$Mel(f) = 2595 \log \left(1 + \frac{f}{700}\right)$$

Podle ní vytvoříme pásma lépe odpovídající vlastnostem ucha. Pro počítačové zpracování navíc uspořádáme pásma tak, aby se částečně překrývala.



Obrázek znázorňuje 9 pásem, vytvořených podle mel stupnice. Pásma se částečně překrývají, tzn. každá frekvenční složka je započítána vždy do dvou sousedních pásem a to s váhovým koeficientem odpovídajícím trojúhelníkové funkci. Prakticky to znamená, že do jednoho pásma je složka je započítána s koeficientem q, do druhého s koeficientem 1-q.

Mel-spektrální příznaky (Fbank)

Mel-spektrální příznaky

se vypočítají podle postupu na předchozím slajdu:

- FFT
- 2. Převod do mel-stupnice
- 3. Vytvoření K pásem a K trojúhelníkových filtrů
- 4. Energie signálu v pásmu = součet (energie jednotlivých frekvencí v pásmu * q) (q = váhový koeficient trojúhelníkové funkce)
- 5. Logaritmus energie

Tyto příznaky se často označují jako **Fbank** (banka trojúhelníkových frekv. pásem)

Kompletní program v Matlabu je uveden o 2 slajdy dále

Kepstrální příznaky (MFCC)

Kepstrální příznaky

Příznaky používané v profesionálních systémech rozpoznávání řeči

Vypočítají se pomocí inverzní Fourierovy transformace z Mel-spektrálních příznaků. (Protože hodnoty těchto koeficientů jsou reálné, IFFT se zjednoduší na tzv. diskrétní kosinovou transformaci DCT).

Označují se jako MFCC (Mel-Frequency Cepstral Coefficients)

Kompletní program v Matlabu je uveden na dalším slajdu.

Porovnání spektrálních, mel spektrálních a kepstrálních příznaků

na úloze z minulé přednášky (rozpoznávání metodou DTW, data z roku 2018):

Příznaky	Úspěšnost [%]
Spektrální příznaky (počet příznaků = 16)	79
Mel-spektrální příznaky (počet příznaků = 32)	82
Kepstrální příznaky (počet příznaků = 12)	89

Výpočet Fbank a MFCC příznaků

```
function [cep coeff, mel fbank] = computeFrameMFCC(frame, N, M, Fs)
    % vypočítá N příznaků typu Fbank a M příznaků typu MFCC pro jeden frame řeči
    % typické hodnoty N=26, M=12, Fs=16000, frame 25 ms = 400 vzorku
    % program volá 3 malé pomocné funkce: f2mel, mel2f, spread mel
                           %spodní limit mel-stupnice
   m low=0;
   m top=f2mel(Fs/2); %horní limit mel-stupnice
   mdiv=(m top-m low)/(N-1); % rozdělení na N pásem v mel stupnici
   xm=m low:mdiv:m top; % střední frekvence každého pásma
   xf=mel2f(xm); % střední frekvence převedené zpět na Hertzovou stupnici
   xq = floor((length(frame)/2 + 1)*xf/(Fs/2));
    S=fft(frame); % výpočet FFT pro signál ve frame
    S=abs(2*(S.*S)/length(S)); % výpočet energie (kvadrátu) každé složky
    S=S(1:length(S)/2); % výběr první poloviny hodnot
   F=[1:length(S)]*(Fs/2)/length(S); % vydělení počtem vzorků
   x1=zeros(1,N);
    for xi=1:N % cyklus pro všechna pásma
       band=spread mel(xf,xi,length(S),Fs/2); % trojúhelníková funkce
       x1(xi)=sum(band.*S'); % výpočet energie v pásmu
    end
   x=log(x1); % výpočet logaritmu energie pro vsechna pásma
   mel fbank = x; % mel-spektralni příznaky spočítány
    cep coeff=zeros(1,M);
    for xc=1:M % disktrétní kosinová transformace
       cep coeff(xc)=sqrt(2/N)*sum(x.*cos(pi*xc*([1:N]-0.5)/N));
    end
end
```

Jak zrychlit klasifikátor

Obecné poznámky:

- 1) V Matlabu zkuste **vyloučit smyčky** a místo nich použít maticové a vektorové operace.
- 2) Zjistěte, které části kódu jsou **nejčastěji opakované**, a zaměřte se na jejich **optimalizaci**.
- 3) Přesuňte co nejvíce výpočtů z vnitřních smyček na místa, kde budou prováděny pouze jednou, tj. do vnějších smyček nebo do inicializace
- 4) Hledejte takové části v kódu, které mohou být vynechány, aniž by se změnila činnost programu a jeho výsledky např. u *Itakurových podmínek* můžete vynechat výpočty pro body, ležící *mimo globální podmínky*
- 5) Při praktické realizaci použijte jiné jazyky:

 Jazyk C umožní mnohem rychlejší kód, lze ale použít i VB či jiné jazyky,

 které umožní kompilaci do *.exe kódu

Výpočet lokální vzdálenosti

U metody DTW je to <u>nejčastěji prováděná operace</u>

Příklad: má-li testované slovo 100 framů, refence 100 framů, musí se provést 100x100 výpočtů vzdáleností.

Ukažme si několik způsobů výpočtu z hlediska rychlosti:

```
word(f,:), ref(f,:) je příznakový vektor framu f slova či reference
```

- 1) Klasická smyčka realizující Euklidovskou vzdálenost (níže) je příliš pomalá dist=0; for p=1:počet_priznaku; dist=dist+(word(f,p)-ref(f,p))^2; end;
- 2) Rychlejší už je maticová operace
 dist = sum((word(f,:) ref(f,:))^2)
- 3) Ještě rychlejší je ale speciální funkce norm určená přímo pro Eukl. vzdál.

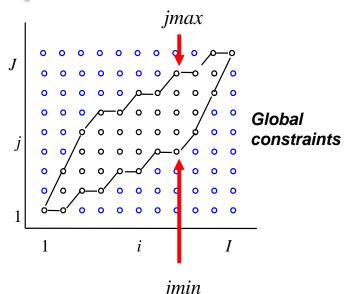
 dist = norm(word(f,:) ref(f,:))

Použití globálních podmínek

U Itakurových podmínek mnoho bodů v mřížce může být vynecháno z výpočtu, aniž by to mělo vliv na výsledek

Typicky **více než 2/3 bodů** leží mimo hranici danou globálními podmínkami

End Sub



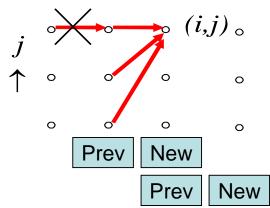
Příklad rutiny ve VB, která počítá *jmin* a *jmax* (v programu označené jako Mi a Mx)

Optimalizace hlavní rutiny (1)

Potřebujeme kompletní pole A(i,j) a B(i,j)?

Odpověď: obvykle ne

- pole B je nutné **jen** kvůli backtrackingu
- z pole A(i,j) potřebujeme pouze předchozí a současný sloupec a dále informaci zda předchozí nejlepší cesta byla horizontální

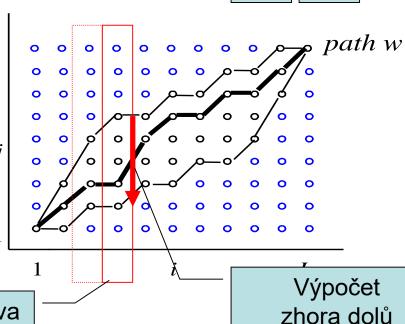


A možná je ještě větší úspora:

ve směru zhora dolů.

Místo 2 sloupců můžeme použít pouze 1, v něm musíme **přepisovat předchozí** hodnoty **novými hodnotami**.

Pozor, musíme to pak dělat



Sloupec hodnot, který se "posouvá" doprava

Optimalizace hlavní rutiny(2)

Ukázkový kód ve VB:

```
Function dtwItakura(TestLength As Integer, RefLength As Integer) As Single
   Static accDist(1 To MAX FRAMES) As Single 'one column of acummulated distances
  Static wasHorizontal(1 To MAX FRAMES) As Integer 'carries info if previous path was horizontal
  Dim i As Integer, j As Integer, Mi As Integer, Mx As Integer, temp As Single
  If (TestLength > 2 * RefLength) Or (RefLength > 2 * TestLength - 1) Then 'Test for lengths
      dtwItakura = BIG: Exit Function 'if lengths differ too much, distance cannot be computed
  End If
   For i = -1 To RefLength 'Initial values (for i = 1)
     accDist(jj) = BIG: wasHorizontal(jj) = 0
  Next i
   accDist(1 + 2) = locdist(1, 1)
   For i = 2 To TestLength ' Loop for i
     Call MinMax(Mi, Mx, i, TestLength, RefLength, 0) 'Find min and max values for i
      For j = Mx To Mi Step -1 'Go from top to down, so you can replace old values by new
        jj = j + 2 'temporary variable
        temp = accDist(jj - 2)
        If temp > accDist(jj - 1) Then 'find which is better: steep or diagonal
           temp = accDist(jj - 1)
        End If
        If (wasHorizontal(jj)) = 0 And (accDist(jj) < temp) Then 'find if horizontal is better
           wasHorizontal(jj) = 1: temp = accDist(jj)
        Else
           wasHorizontal(ii) = 0
        End If
        accDist(jj) = temp + locDist(i, j) ' add local distance
     accDist(Mi + 2 - 1) = BIG ' set the value below constraints BIG
  Next i
                                                                                      \rightarrow i
   dtwItakura = accDist(RefLength + 2) 'Now we have the global distance
End Function
```

Samostatná úloha

Sestavte si DTW rozpoznávač pracující s příznaky Spec, Fbank a MFCC a experimentálně ho vyhodnoťte na datech

- Na základě dnešní přednášky si připravte a otestujte modul pro výpočet příznaků Fbank a MFCC (programy si stáhněte z elearningu)
- 2) Dále se snažte co nejvíce zrychlit DTW modul. Čas výpočtu měřte pomocí funkcí tic toc.
- 3) Použijte stejná data jako minule (2021, 2022, 2023) S nimi proveďte experimenty, které porovnají 3 typy příznaků: Spec16, Fbank26, a MFCC12
- 4) Celkem provedete tedy 3 experimenty, přičemž každý se bude skládat z rozpoznání testovacích dat od jednotlivých osob a výpočtu průměrné úspěšnosti přes všechny tyto osoby. Program také vypíše dobu výpočtu pro každý experiment.

Samostatná úloha (pokrač.)

- 5) U každé osoby použijte sadu 01 jako trénovací (tj. jako reference) a ostatní sady jako testovací (tj. jako dosud). Spočítejte úspěšnost pro každou osobu a následně průměrnou hodnotu přes všechny osoby.
- 6) Nejdéle do pondělí 12.00 mi pošlete váš program (pracující se souborem FileList.txt) a dále průměrné hodnoty úspěšnosti ze všech 3 experimentů s danými typy příznaků a rovněž dobu trvání každého kompletního experimentu.
- 7) Výsledek uveďte v mailu 3 řádky typu: Příznaková sada: Úspěšnost = Trvání experimentu
- 8) Váš program spustím s vlastním FileListem, v němž budou cesty ke stejným souborům na mém počítači, a měl by fungovat.
- 9) Příště zveřejním nejlepší dosažené výsledky.