# Text-Independent Speaker Recognition Using Gaussian Mixture Models

### Eduardo Martins Barros de Albuquerque Tenório

Centro de Informática Universidade Federal de Pernambuco Trabalho de Graduação em Engenharia da Computação

embat@cin.ufpe.br

Recife, 25 de Junho de 2015

### Conteúdo

- Introdução
- Sistemas de Reconhecimento de Locutor
- Extração de Características
- Modelos de Mistura Gaussianas
- Experimentos
- Conclusão
- Referências

## Conteúdo

- Introdução
- 2 Sistemas de Reconhecimento de Locutor
- Extração de Características
- 4) Modelos de Mistura Gaussianas
- Experimentos
- 6 Conclusão
- Referências

Fala O que está sendo dito

- Fala O que está sendo dito
  - Conteúdo da mensagem

### Fala O que está sendo dito

- Conteúdo da mensagem
- Estado emocional do locutor

#### Fala O que está sendo dito

- Conteúdo da mensagem
- Estado emocional do locutor
- Sotaque ou dificuldade de articulação

- Fala O que está sendo dito
  - Conteúdo da mensagem
  - Estado emocional do locutor
  - Sotaque ou dificuldade de articulação

Locutor Quem está falando

#### Fala O que está sendo dito

- Conteúdo da mensagem
- Estado emocional do locutor
- Sotaque ou dificuldade de articulação

#### Locutor Quem está falando

• Identificar uma pessoa num grupo

#### Fala O que está sendo dito

- Conteúdo da mensagem
- Estado emocional do locutor
- Sotaque ou dificuldade de articulação

#### Locutor Quem está falando

- Identificar uma pessoa num grupo
- Autenticar um usuário

### Fala O que está sendo dito

- Conteúdo da mensagem
- Estado emocional do locutor
- Sotaque ou dificuldade de articulação

#### Locutor Quem está falando

- Identificar uma pessoa num grupo
- Autenticar um usuário

Este trabalho é focado em reconhecimento de locutor

Identificação Determina a identidade de um locutor dentro de um conjunto não unitário

Identificação Determina a identidade de um locutor dentro de um conjunto não unitário

• 1 para N

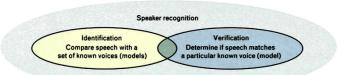
- Identificação Determina a identidade de um locutor dentro de um conjunto não unitário
  - 1 para N
  - Problema de conjunto fechado

- Identificação Determina a identidade de um locutor dentro de um conjunto não unitário
  - 1 para N
  - Problema de conjunto fechado
  - Verificação Determina se o locutor é quem diz ser

- Identificação Determina a identidade de um locutor dentro de um conjunto não unitário
  - 1 para N
  - Problema de conjunto fechado
  - Verificação Determina se o locutor é quem diz ser
    - 1 para 1

- Identificação Determina a identidade de um locutor dentro de um conjunto não unitário
  - 1 para N
  - Problema de conjunto fechado
  - Verificação Determina se o locutor é quem diz ser
    - 1 para 1
    - Problema de conjunto aberto

- Identificação Determina a identidade de um locutor dentro de um conjunto não unitário
  - 1 para N
  - Problema de conjunto fechado
  - Verificação Determina se o locutor é quem diz ser
    - 1 para 1
    - Problema de conjunto aberto



Dependente Teste  $\in$  Treinamento

Dependente Teste ∈ Treinamento

Diversos graus de dependência

### Dependente Teste ∈ Treinamento

- Diversos graus de dependência
- Teste ∉ Treinamento ⇒ Retreinamento

Dependente Teste ∈ Treinamento

- Diversos graus de dependência
- Teste ∉ Treinamento ⇒ Retreinamento

Independente Teste  $\neq$  Treinamento

#### Dependente Teste ∈ Treinamento

- Diversos graus de dependência
- Teste ∉ Treinamento ⇒ Retreinamento

### Independente Teste $\neq$ Treinamento

Características não textuais

#### Dependente Teste ∈ Treinamento

- Diversos graus de dependência
- Teste ∉ Treinamento ⇒ Retreinamento

### Independente Teste $\neq$ Treinamento

- Características não textuais
- Presentes em diferentes sotaques e até gibberish

#### Dependente Teste ∈ Treinamento

- Diversos graus de dependência
- Teste ∉ Treinamento ⇒ Retreinamento

### Independente Teste $\neq$ Treinamento

- Características não textuais
- Presentes em diferentes sotaques e até gibberish

Este trabalho é focado em reconhecimento de locutor **independente de texto** 

GMM Combinação de Gaussianas

GMM **Combinação** de Gaussianas UBM GMM gerado por diversas **locuções de fundo** 

GMM Combinação de Gaussianas

UBM GMM gerado por diversas locuções de fundo

AGMM GMM adaptado a partir de um UBM

GMM Combinação de Gaussianas

UBM GMM gerado por diversas locuções de fundo

AGMM GMM adaptado a partir de um UBM

FGMM GMM utilizando Fractional Covariance Matrix (FCM)

Implementar sistemas de reconhecimento de locutor e analizar:

• Taxas de **sucesso** para identificação

- Taxas de sucesso para identificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)

- Taxas de **sucesso** para identificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)
  - Diferentes tamanhos de características

- Taxas de **sucesso** para identificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)
  - Diferentes tamanhos de características
- Comparar identificações utilizando GMM e FGMM

- Taxas de **sucesso** para identificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)
  - Diferentes tamanhos de características
- Comparar identificações utilizando GMM e FGMM
- Taxas de falsa detecção e falsa rejeição para verificação

- Taxas de sucesso para identificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)
  - Diferentes tamanhos de características
- Comparar identificações utilizando GMM e FGMM
- Taxas de falsa detecção e falsa rejeição para verificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)

# **Objetivos**

Implementar sistemas de reconhecimento de locutor e analizar:

- Taxas de sucesso para identificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)
  - Diferentes tamanhos de características
- Comparar identificações utilizando GMM e FGMM
- Taxas de falsa detecção e falsa rejeição para verificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)
  - Diferentes tamanhos de características

# Objetivos

Implementar sistemas de reconhecimento de locutor e analizar:

- Taxas de sucesso para identificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)
  - Diferentes tamanhos de características
- Comparar identificações utilizando GMM e FGMM
- Taxas de falsa detecção e falsa rejeição para verificação
  - Diferentes tamanhos de mistura (M)
  - Diferentes tamanhos de características
- Comparar verificações utilizando GMM e AGMM

#### Conteúdo

- Introdução
- Sistemas de Reconhecimento de Locutor
- Extração de Características
- 4 Modelos de Mistura Gaussianas
- Experimentos
- 6 Conclusão
- Referências

Modelagem Para cada locutor  $\mathcal{S}_j \in \boldsymbol{\mathcal{S}}$ 

Modelagem Para cada locutor  $\mathcal{S}_j \in \boldsymbol{\mathcal{S}}$ 

ullet Extrair  $old X_k$  dos sinais  $old Y_k$  falados por  $\mathcal S_j$ 

### Modelagem Para cada locutor $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$

- Extrair  $\mathbf{X}_k$  dos sinais  $\mathbf{Y}_k$  falados por  $\mathcal{S}_j$
- ullet Treinar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$  através dos  $\mathbf{X}_k$

Modelagem Para cada locutor  $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$ 

- Extrair  $\mathbf{X}_k$  dos sinais  $\mathbf{Y}_k$  falados por  $\mathcal{S}_j$
- ullet Treinar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$  através dos  $\mathbf{X}_k$

Teste Para um locutor desconhecido  ${\cal S}$ 

- Modelagem Para cada locutor  $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$ 
  - Extrair  $\mathbf{X}_k$  dos sinais  $\mathbf{Y}_k$  falados por  $\mathcal{S}_j$
  - ullet Treinar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$  através dos  $\mathbf{X}_k$
  - Teste Para um locutor desconhecido  ${\cal S}$ 
    - ullet Extrair **X** do sinal **Y** falado por  ${\mathcal S}$

#### Modelagem Para cada locutor $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$

- Extrair  $\mathbf{X}_k$  dos sinais  $\mathbf{Y}_k$  falados por  $\mathcal{S}_j$
- ullet Treinar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$  através dos  $\mathbf{X}_k$

#### Teste Para um locutor desconhecido ${\cal S}$

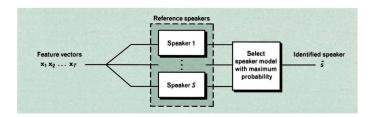
- ullet Extrair old X do sinal old Y falado por  ${\mathcal S}$
- $i = \arg_j \max p(\mathbf{X}|\lambda_j) \implies \mathcal{S} \leftarrow \mathcal{S}_i$

#### Modelagem Para cada locutor $S_j \in \mathcal{S}$

- Extrair  $X_k$  dos sinais  $Y_k$  falados por  $S_j$
- Treinar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$  através dos  $\mathbf{X}_k$

#### Teste Para um locutor desconhecido ${\cal S}$

- ullet Extrair old X do sinal old Y falado por  ${\mathcal S}$
- $i = \arg_j \max p(\mathbf{X}|\lambda_j) \implies \mathcal{S} \leftarrow \mathcal{S}_i$



Modelagem Para todos os  $\mathcal{S}_j \in \boldsymbol{\mathcal{S}}$ 

Modelagem Para todos os  $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$ 

ullet Extrair  $old X_k$  dos sinais  $old Y_k$  falados por cada  $\mathcal S_j$ 

### Modelagem Para todos os $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$

- ullet Extrair  $old X_k$  dos sinais  $old Y_k$  falados por cada  $\mathcal S_j$
- ullet Treinar um  $\lambda_{bkg}$  através dos  $oldsymbol{X}_k$  de todos os  $\mathcal{S}_j$

### Modelagem Para todos os $\mathcal{S}_j \in \boldsymbol{\mathcal{S}}$

- ullet Extrair  $old X_k$  dos sinais  $old Y_k$  falados por cada  $\mathcal S_j$
- ullet Treinar um  $\lambda_{bkg}$  através dos  $old X_k$  de todos os  $\mathcal S_j$
- ullet Modelar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$

### Modelagem Para todos os $\mathcal{S}_j \in \boldsymbol{\mathcal{S}}$

- ullet Extrair  $old X_k$  dos sinais  $old Y_k$  falados por cada  $\mathcal S_j$
- Treinar um  $\lambda_{bkg}$  através dos  $\mathbf{X}_k$  de todos os  $\mathcal{S}_j$
- ullet Modelar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$

#### Modelagem Para todos os $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$

- ullet Extrair  $old X_k$  dos sinais  $old Y_k$  falados por cada  $\mathcal S_j$
- ullet Treinar um  $\lambda_{bkg}$  através dos  $oldsymbol{X}_k$  de todos os  $\mathcal{S}_j$
- ullet Modelar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$

#### Teste S diz ser $S_C \in S$

• Extrair **X** do sinal **Y** falado por  $S_C$ 

### Modelagem Para todos os $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$

- ullet Extrair  $old X_k$  dos sinais  $old Y_k$  falados por cada  $\mathcal S_j$
- Treinar um  $\lambda_{bkg}$  através dos  $\mathbf{X}_k$  de todos os  $\mathcal{S}_j$
- ullet Modelar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$

- Extrair **X** do sinal **Y** falado por  $S_C$
- $\Lambda(\mathbf{X}) = \log p(\mathbf{X}|\lambda_C) \log p(\mathbf{X}|\lambda_{bkg})$

#### Modelagem Para todos os $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$

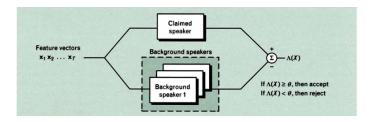
- ullet Extrair  $old X_k$  dos sinais  $old Y_k$  falados por cada  $\mathcal S_j$
- Treinar um  $\lambda_{bkg}$  através dos  $\mathbf{X}_k$  de todos os  $\mathcal{S}_j$
- ullet Modelar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$

- Extrair **X** do sinal **Y** falado por  $S_C$
- $\Lambda(\mathbf{X}) \geq \theta \implies accept$

#### Modelagem Para todos os $\mathcal{S}_j \in \mathcal{S}$

- Extrair  $\mathbf{X}_k$  dos sinais  $\mathbf{Y}_k$  falados por cada  $\mathcal{S}_j$
- Treinar um  $\lambda_{bkg}$  através dos  $\mathbf{X}_k$  de todos os  $\mathcal{S}_j$
- ullet Modelar um  $\lambda_j$  para cada  $\mathcal{S}_j$

- Extrair **X** do sinal **Y** falado por  $S_C$
- $\Lambda(\mathbf{X}) \geq \theta \implies accept$



### Conteúdo

- Introdução
- 2 Sistemas de Reconhecimento de Locutor
- 3 Extração de Características
- 4 Modelos de Mistura Gaussianas
- Experimentos
- 6 Conclusão
- Referências

• Natural e frequente na fala

- Natural e frequente na fala
- Facilmente mensurável

- Natural e frequente na fala
- Facilmente mensurável
- ↑ variação inter-locutor e ↓ variação intra-locutor

- Natural e frequente na fala
- Facilmente mensurável
- ↑ variação inter-locutor e ↓ variação intra-locutor
- Constante no tempo e não afetável pela saúde

- Natural e frequente na fala
- Facilmente mensurável
- ↑ variação inter-locutor e ↓ variação intra-locutor
- Constante no tempo e não afetável pela saúde
- Robusto a ruído razoável e a transmissão

- Natural e frequente na fala
- Facilmente mensurável
- ↑ variação inter-locutor e ↓ variação intra-locutor
- Constante no tempo e não afetável pela saúde
- Robusto a ruído razoável e a transmissão
- Difícil de ser produzido artificialmente

- Natural e frequente na fala
- Facilmente mensurável
- ↑ variação inter-locutor e ↓ variação intra-locutor
- Constante no tempo e n\u00e3o afet\u00e1vel pela sa\u00fade
- Robusto a ruído razoável e a transmissão
- Difícil de ser produzido artificialmente
- Não ser facilmente modificável pelo locutor

Simula a função da cóclea

Simula a função da **cóclea** 

Escala Mel Logaritmica

#### Simula a função da cóclea

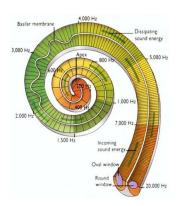
#### Escala Mel Logaritmica

• 
$$f_{mel} = 2595 \log_{10}(1 + \frac{f}{700})$$

#### Simula a função da cóclea

#### Escala Mel Logaritmica

•  $f_{mel} = 2595 \log_{10}(1 + \frac{f}{700})$ 



Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional)

Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional) Janelamento Divide o sinal em janelas superpostas

Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional) Janelamento Divide o sinal em janelas superpostas  $|FFT|^2$  Calcula o espectro de potência

```
Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional)

Janelamento Divide o sinal em janelas superpostas |FFT|^2 Calcula o espectro de potência

Filtros Espectro em Hz \implies espectro em mels
```

```
Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional)

Janelamento Divide o sinal em janelas superpostas

|FFT|² Calcula o espectro de potência

Filtros Espectro em Hz ⇒ espectro em mels

dB Calcula a sonoridade
```

```
Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional)

Janelamento Divide o sinal em janelas superpostas

|FFT|² Calcula o espectro de potência

Filtros Espectro em Hz ⇒ espectro em mels

dB Calcula a sonoridade

DCT Coeficientes espectrais ⇒ coeficientes cepstrais
```

```
Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional)

Janelamento Divide o sinal em janelas superpostas

|FFT|² Calcula o espectro de potência

Filtros Espectro em Hz ⇒ espectro em mels

dB Calcula a sonoridade

DCT Coeficientes espectrais ⇒ coeficientes cepstrais

CMS Normaliza os MFCCs para reduzir perturbações
```

```
Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional)

Janelamento Divide o sinal em janelas superpostas

|FFT|² Calcula o espectro de potência

Filtros Espectro em Hz ⇒ espectro em mels

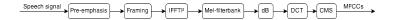
dB Calcula a sonoridade

DCT Coeficientes espectrais ⇒ coeficientes cepstrais

CMS Normaliza os MFCCs para reduzir perturbações

Δs Novos coeficientes a partir dos antigos (opcional)
```

- Pré-ênfase Realça as altas frequências (opcional)
- Janelamento Divide o sinal em janelas superpostas
  - |FFT|2 Calcula o espectro de potência
  - Filtros Espectro em Hz ⇒ espectro em mels
    - dB Calcula a sonoridade
    - DCT Coeficientes espectrais ⇒ coeficientes cepstrais
    - CMS Normaliza os MFCCs para reduzir perturbações
      - △s Novos coeficientes a partir dos antigos (opcional)



- Introdução
- 2 Sistemas de Reconhecimento de Locutor
- 3 Extração de Características
- Modelos de Mistura Gaussianas
- Experimentos
- 6 Conclusão
- Referências

#### Modelos de Misturas Gaussianas

- Introdução
- 2 Sistemas de Reconhecimento de Locutor
- Extração de Características
- 4 Modelos de Mistura Gaussianas
- Experimentos
- 6 Conclusão
- Referências

# Experimentos

- Introdução
- 2 Sistemas de Reconhecimento de Locutor
- 3 Extração de Características
- 4 Modelos de Mistura Gaussianas
- Experimentos
- 6 Conclusão
- Referências

## Conclusão

- Introdução
- 2 Sistemas de Reconhecimento de Locutor
- Extração de Características
- 4 Modelos de Mistura Gaussianas
- Experimentos
- 6 Conclusão
- Referências

## Referências

# Obrigado