# On the Semblance Based TDOA Algorithm for Sound Source Localization:

a parametric study

Aldeia, G. S. I., Ferreira, H., Nose-Filho, K.

Universidade Federal do ABC (UFABC) Laboratório de Sinais e Sistemas (LSS)

Florianópolis/SC 22-25 de novembro de 2020

# Índice

- Introdução
- Algoritmo SB-SSL
- Metodologia
- 4 Resultados e discussão
- Conclusões

## Hiper-parâmetros

Muitos algoritmos possuem parâmetros que podem ser previamente definidos.

#### Por quê ajustá-los?

- ✓ Possibilitam um ajuste fino do algoritmo
- ✓ Podem maximizar o desempenho em tarefas específicas
  - X Custo adicional
  - X Pode não ser tarefa trivial

## Como ajustar hiper-parâmetros

A ideia por trás do ajuste prévio é encontrar um conjunto de valores para os parâmetros que torna o algoritmo mais eficiente, sendo uma maximização de performance.

#### Maneira mais simples

Utilizar valores *ad-hoc*, que podem ser baseados em outros valores vistos na literatura ou em heurísticas.

#### Buscas exploratórias de melhor configuração

Processo de ajuste de parâmetros, como o *gridsearch* ou *manual search* 

## Algoritmo do estudo

Recentemente, estudamos um algoritmo para localização de fontes sonoras (SSL) utilizando uma função de correlação cruzada comum no processamento de sinais sísmicos, denominado *Semblance Based TDOA Algorithm for Sound Source Localization* (SB-SSL), com três parâmetros ajustáveis pelo utilizador.

## Objetivos

O objetivo deste trabalho é analisar os parâmetros do algoritmo SB-SSI e:

- i) Verificar se existe um subconjunto de parâmetros que pode ter um valor fixado sem impactar na performance;
- ii) Avaliar o impacto de cada parâmetro no desempenho final;
- iii) Chamar atenção à importância e ganhos que uma análise de sensibilidade pode gerar para o uso de um método computacional.

#### Justificativa

Vemos essa análise como um passo natural na criação de um algoritmo - aumentar o entendimento do seu funcionamento e simplificar o processo de uso.

# Índice

- Introdução
- Algoritmo SB-SSL
- Metodologia
- 4 Resultados e discussão
- Conclusões

## Algoritmo SB-SSL

Dado um arranjo de k microfones ( $k \geq 2$ ), a determinação da direção  $\mathbf{k_d} \in \mathcal{R}^3$  parametrizada por azimute  $\Theta_d \in [-\pi,\pi]$  e elevação  $\Phi_d \in \left[-\frac{\pi}{2},\frac{\pi}{2}\right]$  é feita criando-se uma grade uniformemente espaçada (com espaçamento dado por  $\Delta$ ) de possíveis direções.

O atraso do microfone localizado em  $m_i$ , utilizando como ponto de referência  $\mathbf{0} = [\mathbf{0}, \mathbf{0}, \mathbf{0}]^T$ , pode ser calculado por:

$$\tau_{d,k} = -\frac{\mathbf{k}_d \cdot \mathbf{m}_k}{v},\tag{1}$$

onde v é a velocidade do som, e  $\cdot$  denota a operação de produto interno.

#### Cálculo da correlação cruzada

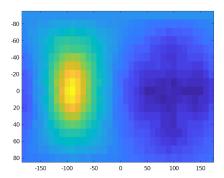
Em seguida é calculada a função de Coerência Semblance  $Z_d$  para cada par  $(\Theta_d, \Phi_d)$  de direções:

$$Z_d = \frac{\sum_n \left| \sum_k \hat{\mathbf{s}}_k(n) \right|^2}{N_r \sum_n \sum_k \left| \hat{\mathbf{s}}_k(n) \right|^2},\tag{2}$$

onde k denota os microfones, n denota as amostras temporais,  $N_r$  é o número total de sensores,  $\hat{s}_k(n) = s_k(n - \tau_k)$  é o sinal no instante de tempo n do k-ésimo microfone após a correção de tempo  $\tau_k$ .

#### Painel Semblance

Ao final, temos uma matriz de valores de coerência para cada direção testada, que pode ser interpretada como uma imagem.



#### Combinando vários painéis

Foi observado que o áudio em janelas (com tamanho dado por w e sobreposição dada por  $\delta$ ) e combinar cada painel com o  $max\ pooling$  apresenta melhores resultados.

Dessa forma, temos os seguintes parâmetros:

- Δ: Espaçamento da grade;
- w: Tamanho da janela;
- $\delta$ : Sobreposição entre janelas.

# Índice

- Introdução
- Algoritmo SB-SSL
- Metodologia
- A Resultados e discussão
- Conclusões

#### Bases de dados

Uso de duas bases de dados:

- Validação (150 áudios sintéticos) para obter resultados de cada possível configuração permitida durante o processo de gridsearch;
- Testes (150 áudios reais do DREGON dataset) para obter resultados em dados não artificiais.

#### Dados reais

- 150 áudios selecionados aleatoriamente de gravações com drone estático do *DREGON dataset*:
- Baixa variedade de direções da fonte sonora, podendo enviesar o modelo e favorecer algumas configurações específicas;
- Uso apenas para obtenção de resultados que correspondem ao desempenho em um cenário real.

#### Dados sintéticos

- Necessidade de dados com direções variadas;
- Uso de 3 áudios do DREGON dataset sem ruído, com voz ativa e posição conhecida;
- Combinação dos áudios anteriores com gravações de ruído puro dos rotores do drone

## Criação dos dados sintéticos

Os sinais originais disponibilizados já possuem uma direção, sendo necessário centralizá-lo antes de mudar a direção.

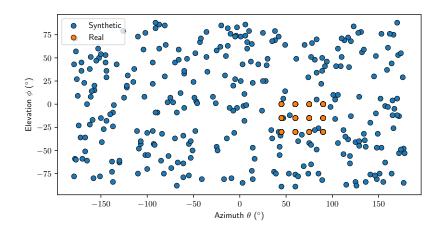
- Cada canal passa por um upsample;
- Os atrasos para cada canal são aplicados para a direção original conhecida (centralização);
- Uma direção aleatória é sorteada;
- O atraso para cada canal é aplicado para corresponder à nova direção;
- Downsample é feito em cada canal.

## Criação dos dados sintéticos

É preciso adicionar ruídos para simular um cenário real.

- Velocidades aleatórias para cada rotor são sorteadas;
- Áudios de cada rotor individual na velocidade sorteada são combinados;
- Sinal e ruído são normalizados e combinados com uma SNR aleatória entre [-25, 12].

# Direções reais dos dados originais e sintéticos



## Medida de desempenho

Como medida de desempenho, foi utilizada a Equação *Great Circle Distance* (GCD), que retorna o menor ângulo entre dois pontos na superfície de uma esfera.

## Obtenção da performance dos parâmetros

Determinação de valores que cada parâmetro pode assumir, cobrindo o intervalo com menores valores com maior resolução (onde acredita-se que se concentrem as melhores configurações):

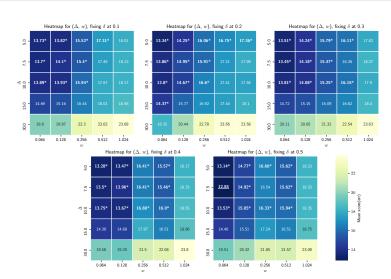
Parâmetro	Valores permitidos
Δ	{5, 7.5, 15, 30} (°)
W	$\{0.064, 0.128, 0.256, 0.512, 1.024\}$ (s)
$\delta$	{10, 20, 30, 40, 50} (%)

Ao todo, existem 125 configurações

# Índice

- Introdução
- Algoritmo SB-SSL
- Metodologia
- 4 Resultados e discussão
- 6 Conclusões

## Mapas de calor



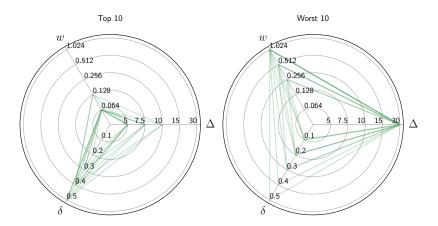
## Melhor configuração

Na melhor configuração, os parâmetros assumem os valores  $\Delta=7.5,~w=0.064,~e~\delta=0.5,~com~um~erro~médio~de~12.84°.$  Executando, para os dados de teste, o algoritmo com essa configuração, o erro médio obtido é de 15.20°.

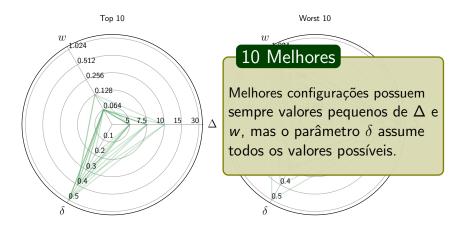
#### Heatmaps

- Para Δ, é justificado um valor pequeno ter um bom desempenho, pois aumenta a resolução espacial e permite estimar a direção com um menor erro;
- para w, considerando-se que são criadas várias janelas, por conta do sinal de fala não estar ativo durante todo o tempo, podendo ser mascarado pelo ruído em janelas grandes, é justificável a dominância de valores baixos;
- Por outro lado, o  $\delta$  acaba funcionando incluindo em janelas sinais que já foram processados, funcionalidade que aparentemente não justifica ser utilizada neste algoritmo.

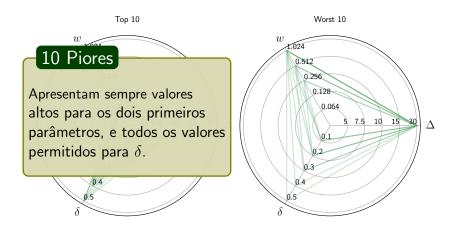
#### Radar plot das melhores e piores configurações



#### Radar plot das melhores e piores configurações



#### Radar plot das melhores e piores configurações



# Índice

- Introdução
- Algoritmo SB-SSL
- Metodologia
- 4 Resultados e discussão
- 6 Conclusões

Conclusões

#### Conclusões

- Resultados com um conjunto maior de dados que no artigo que propõe o SB-SSL, embora os achados se preservem;
- Parâmetro  $\delta$  apresenta fortes indícios de ser desnecessário. simplificando o uso do algoritmo, além de simplificar o processo de ajuste fino, devido à menor quantidade de parâmetros para ajustar.

#### Contato

# Obrigado!

## Informações adicionais

Guilherme Seidyo Imai Aldeia

⊠ guilherme.aldeia@ufabc.edu.br

Henrique Ferreira

Kenji Nose-Filho

⋈ kenji.nose@ufabc.edu.br

Link da apresentação

☐ galdeia.github.io/presentations/SBrT\_2020.pdf

Link do repositório com códigos e resultados

☐ https://github.com/gAldeia/ sensitivity-analysis-SEMBLANCE