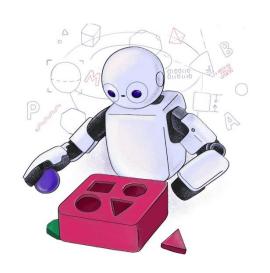
Sensoriamento Espectral e Simulação de Ocupação de Espectro Utilizando Redes Neurais Artificiais





Luiz Renault Leite Rodrigues luiz.rodrigues@dtel.inatel.br

Conceitos

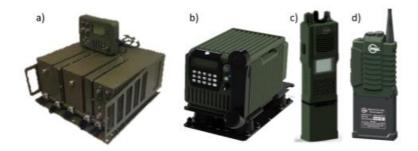
- Rádio Cognitivo: É um Rádio Definido por Software capaz de realizar funções relacionadas à "etiqueta de uso" do espectro de radiofrequências (isto é, sensoriar para respeitar as regras que moderam o uso do espectro).
- Sensoriamento Espectral: É a funcionalidade responsável pelo sensoriamento que embasará as decisões relacionadas ao uso do espectro.

Exemplo: Um rádio cognitivo que opera em caráter secundário deve evitar interferências na operação de um rádio operando em caráter primário.

• Forma de Onda: No contexto de Rádios Definidos por Software, é o nome dado ao software que roda no Rádio

Relevância do Tema: Sensoriamento Espectral

- O tema se torna relevante no contexto de modernização de diversos sistemas de telecomunicações
- O crescente avanço do paradigma de Rádios Definidos por Software possibilita a incorporação do sensoriamento espectral às Formas de Onda dos equipamentos



Equipamentos RDS para comunicações militares com diversas FOs em desenvolvimento, as quais o sensoriamento espectral pode ser incluído

Relevância do Tema: Simulação

 Dados e de modelos de ocupação espectral são escassos, sobretudo para aplicações mais restritas (militares, segurança pública)

 Capacidade de simulação a partir de dados coletados experimentalmente utilizando modelos com parâmetros ajustados torna-se relevante

 A exploração de algoritmos de aprendizado de máquina no sensoriamento espectral demanda grandes datasets rotulados para serem usados nos processos de treinamento

Redes Neurais Artificiais

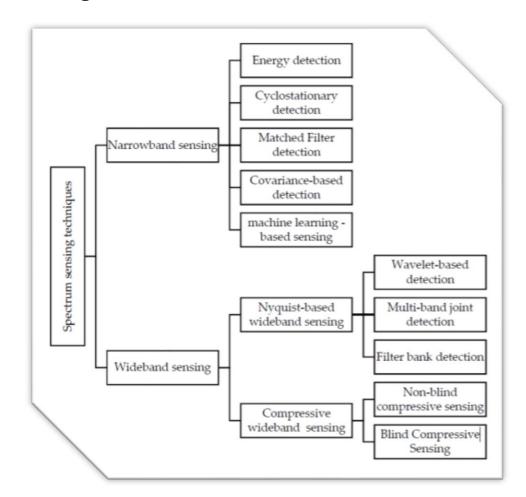
Este é um trabalho de pesquisa e experimentação sobre o emprego de *Redes Neurais Artificiais (RNA)* e *Aprendizado de Máquina* para a modelagem de uso do espectro eletromagnético, no âmbito do sensoriamento espectral para Rádios Cognitivos

RNA:

- ✓ capacidade de modelar complexidades não lineares
- √ geração de dados realísticos
- ✓ extrapolação em novos domínios
- √ transferência de conhecimento/aprendizado
- √ adaptabilidade a mudanças temporais
- √ maior acurácia e eficiência em previsões
- √ capacidade de lidar com grandes dados

Trabalhos Relacionados

A referência [1] traz um resumo das principais técnicas de sensoriamento espectral, classificando-as nas categorias:

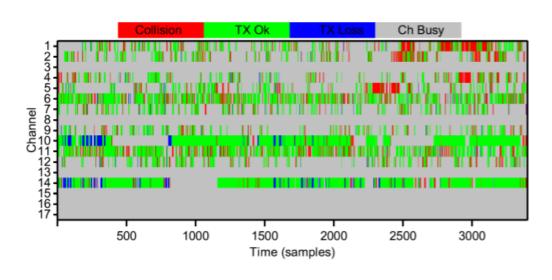


- Nenhum método em [1] cita ser capaz de gerar amostras realistas de ocupação espectral de banda estreita ou larga para uso em simulações de sistemas de rádios cognitivos
- Foco principal é a detecção (cooperativa ou individual) da ocupação ou de ataques cibernéticos relacionados ao sensoriamento espectral

Trabalhos Relacionados: NS-HMM e HBMM

Modelos de Markov Escodidos Não Estacionários (NS-HMM)/ Modelos Bivariados de Markov Escondidos (HBMM):

- A referência [2] mostra o emprego destes modelos na detecção e predição da ocupação espectral utilizando dados reais obtidos durante as Olimpíadas Rio 2016
- Parâmetros são estimados a partir de uma sequência de treinamento que posteriormente são empregados para definir as políticas de uso secundário do espectro.
- Capacidade dos modelos:
 - ✓ Estimação em tempo real a ocupação em bandaestreita
 - ✓ Previsão da duração do estado de ocupação dado o estado atual
 - ✓ Produção de amostras simuladas com características estatísticas similares as dos dados reais modelados



Trabalhos Relacionados: NS-HMM e HBMM

Extensão da aplicação de NS-HMM e HBMM para sensoriamento espectral de banda larga:

- Aplica-se o modelo individualmente a cada canal da banda
- Eficaz porém ineficiente: aumento considerável de custo computacional, não faz uso de informações de relação estatísticas entre os canais adjacentes

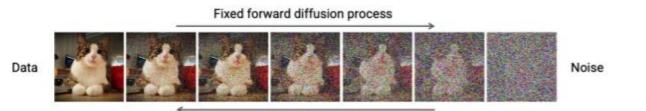
Trabalhos Relacionados: RNG, Modelos de Difusão

- Redes Neurais Generativas (RNG) podem ser utilizadas na melhoria da simulação empregando modelos HBMM [3]
- RNGs geram dados realistas a partir de distribuições estatísticas aprendidas a partir de dados de referência

Aplicações típicas: síntese de imagens realistas, geração de textos coerentes, geração de fala replicando vozes reais, etc

Diferentes arquiteturas: Redes Generativas Adversárias, Auto Codificadores Variacionais e as baseadas em **Modelos de Difusão** ———

- Ruído é adicionado a um conjunto de dados de interesse, amostras ruidosas são geradas
- Rede é treinada para "observar" o processo de difusão do ruído até a completa corrupção dos dados originais
- Rede aprende a realizar o processo inverso e estimar dados puros a partir de amostras ruidosas



Generative reverse denoising process

Escopo e Objetivos Propostos

O problema tratado neste projeto é o *sensoriamento espectral de banda larga* com o objetivo de:

- (i) Detectar o uso do espectro de radiofrequência
- (ii) Realizar predições sobre o uso futuro baseado no estado presente e passado
- (iii) Gerar amostras de ocupação espectral utilizando um modelo treinado a partir de amostras reais de uso do espectro

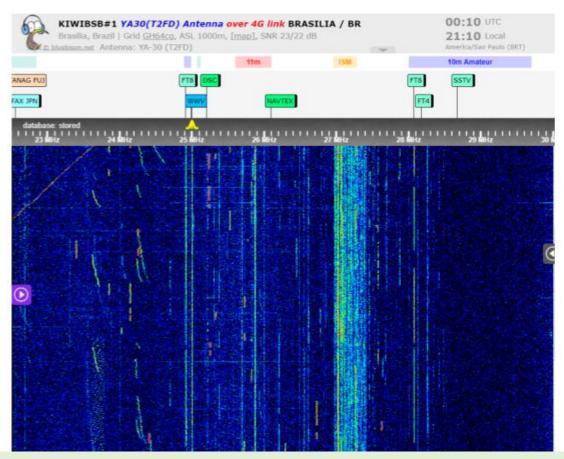
Escopo e Objetivos Atingidos

O problema tratado neste projeto é o *sensoriamento espectral de banda larga* com o objetivo de:

- (i) Detectar o uso do espectro de radiofrequência
- (ii) Realizar predições sobre o uso futuro baseado no estado presente e passado
- (iii) Gerar amostras de ocupação espectral utilizando um modelo treinado a partir de amostras reais de uso do espectro

Descrição do Problema

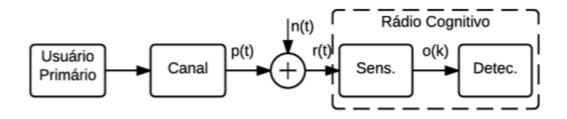
- Um Rádio Cognitivo que queira fazer o uso secundário de uma frequência deve ser capaz de transmitir apenas quando não há outros usuários ocupando a frequência desejada
- É necessário que o RC infira sobre o estado de ocupação da frequência deseja e sobre o tempo que estará disponível para uso
- Para isso, é necessário guardar informações prévias sobre o uso dos canais, o que normalmente não ocorre em aplicações práticas



Um espectrograma obtido por RDS possibilita a visualização da ocupação dos canais na faixa de frequências ao longo do tempo

Sensoriamento e Detecção do Uso Primário

A detecção de energia define o **estado de ocupação** do canal:



A etapa de sensoriamento consiste em operações de recepção, filtragem, seleção de faixa/canal, amostragem e conversão A/D para apresentação do sinal ao detector de potência.

$$r(t) = \begin{cases} n(t), & \text{Hipótese } H_1: \text{ não há outro sinal} \\ p(t) + n(t), & \text{Hipótese } H_2: \text{ há outro sinal.} \end{cases}$$

Em banda larga, r(t) é substituído por r(t, f), onde f é a frequência.

Solução Proposta Inicialmente

- Utilização de RNG no aprendizado da distribuição latente da ocupação espectral em uma determinada faixa do espectro
- Uso de U-NET* para a solução de:
- (i) Detectar o uso do espectro de radiofrequência
- Uso de Modelos de Difusão para a solução de (ii) e (iii):
- (ii) Realizar predições sobre o uso futuro baseado no estado presente e passado
- (iii) Gerar amostras de ocupação espectral utilizando um modelo treinado a partir de amostras reais de uso do espectro

*U-NET é um modelo empregados na segmentação e classificação semântica de imagem, com adaptação para redes generativas

Utilização dos Modelos — Proposta Inicial

• Dados de treinamento: imagens bidimensionais coloridas de espectrograma, se atendo à aplicação original dos modelos

• Saídas esperadas:

Modelo de Difusão: imagens espectrais sintetizadas

U-NET: imagens segmentadas com classes definidas para a ocupação espectral

Em uso conjunto, uma estimativa de espectrograma alimenta a geração de segmentação em classes para utilização na tomada de decisão de uso secundário do espectro.

Uso alternativo dos Modelos:

Dados de treinamento são vetores unidimensionais representando amostras complexas no domínio do tempo. Necessárias adaptações relacionadas aos dados de entrada.

Solução Encontrada

- Utilização de RNG no aprendizado da distribuição latente da ocupação espectral em uma determinada faixa do espectro
- Uso de U-NET* para a solução de:
- (i) Detectar o uso do espectro de radiofrequência Segmentação Semântica Espectral

Adaptação da U-Net em [4]

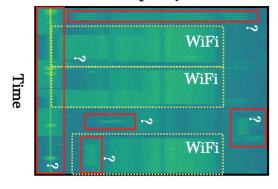
- Uso de Modelos de Difusão para a solução de (ii) e (iii):
- (ii) Realizar predições sobre o uso futuro baseado no estado presente e passado
- (iii) Gerar amostras de ocupação espectral utilizando um modelo treinado a partir de amostras reais de uso do espectro

Costurando o espectro

Nova técnica em [4]

*U-NET é um modelo empregados na segmentação e classificação semântica de imagem, com adaptação para redes generativas





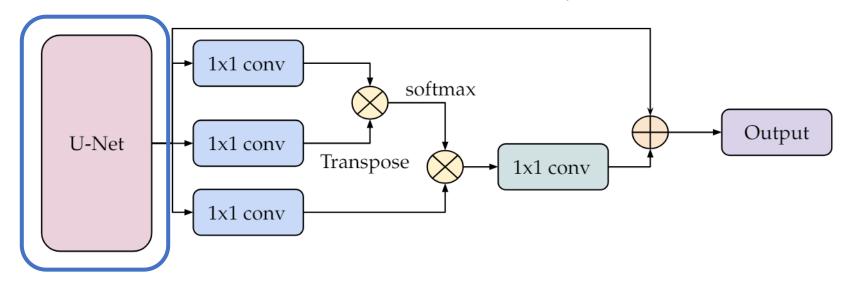
U-Net 1D com bloco não local

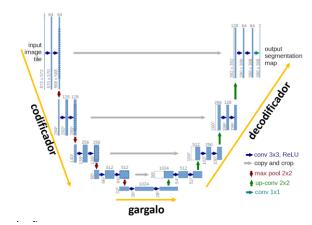
Filtros 1x3

Codificador: 5x2 camadas com BN, ReLU e DS

Gargalo e Skip Connections

Decodificador: 5x1 camadas com BN, ReLU e US

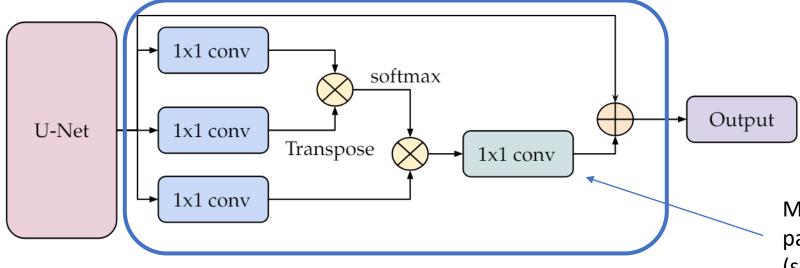


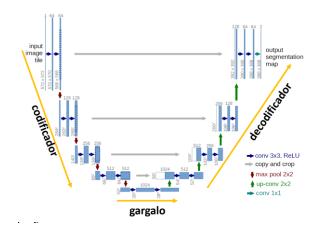


U-Net 1D com bloco não local

Bloco não local: capturar relações de características afastadas espacialmente

Attention(
$$\mathbf{Q}, \mathbf{K}, \mathbf{V}$$
) = softmax $\left(\frac{\mathbf{Q}\mathbf{K}^T}{\sqrt{d}}\right)\mathbf{V}$





Mapa de segmentação para cada classe (sobreposição espectral)

Solução Encontrada

- Utilização de RNG no aprendizado da distribuição latente da ocupação espectral em uma determinada faixa do espectro
- Uso de U-NET* para a solução de:
- (i) Detectar o uso do espectro de radiofrequência Segmentação Semântica Espectral

Adaptação da U-Net em [4]

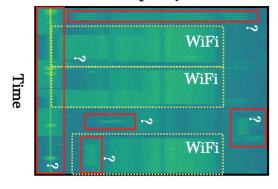
- Uso de Modelos de Difusão para a solução de (ii) e (iii):
- (ii) Realizar predições sobre o uso futuro baseado no estado presente e passado
- (iii) Gerar amostras de ocupação espectral utilizando um modelo treinado a partir de amostras reais de uso do espectro

Costurando o espectro

Nova técnica em [4]

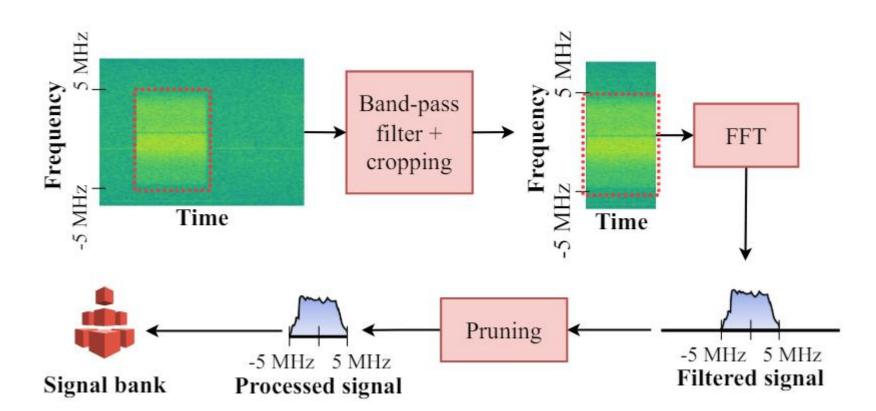
*U-NET é um modelo empregados na segmentação e classificação semântica de imagem, com adaptação para redes generativas

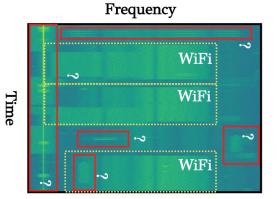


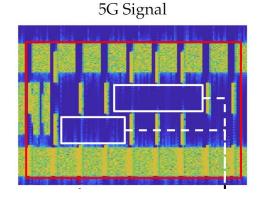


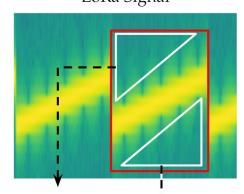
Gerador de dataset como simulador

Captura de amostras isoladas de referência que são preprocessadas para compor um banco de sinais



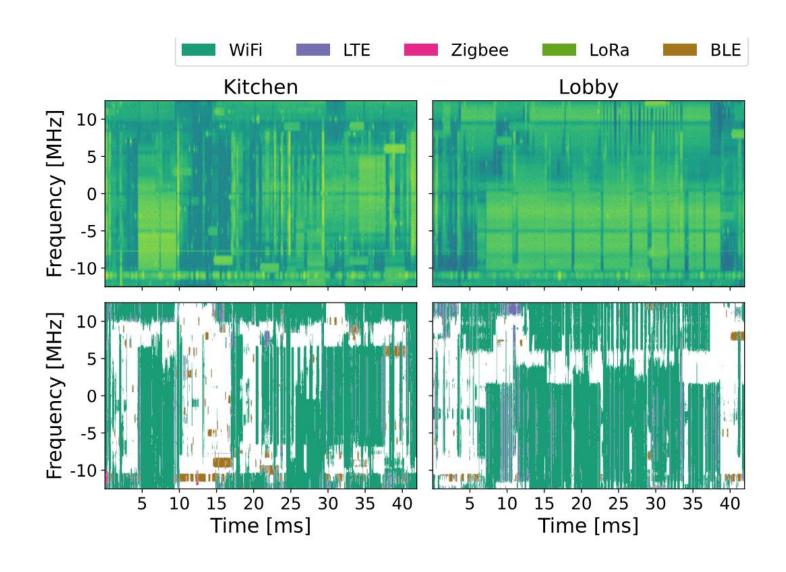






LoRa Signal

Resultados Obtidos - Demonstração



Conclusão

- O emprego de redes neurais artificiais foi validado para a detecção da ocupação espectral.
- O modelo U-Net adaptado mostrou-se bastante eficaz e eficiente para a tarefa de classificação semântica espectral, sendo demonstrado inclusive pelo autor original que é possível sua utilização em tempo real através de aceleração computacional usando GPU.
- A técnica avaliada para a geração de amostras de ocupação espectral mostrou que apesar de ser bastante simplificada, é flexível e versátil o suficiente para ser estendida e cumprir a finalidade de simulação com bastante controle sobre o processo.

Trabalhos Futuros

- Aplicação de Modelos de Markov Escondidos (HMM) para modelagem temporal e predição do uso do espectro utilizando como observações as informações da classificação realizada pela RNA;
- Embarque de informação temporal no modelo U-Net para avaliação de seu desempenho na predição de uso do espectro;
- Investigação e avaliação do emprego de outras RNA na modelagem temporal e predição do uso do espectro em substituição aos Modelos Markovianos;
- Investigação e avaliação do desempenho de Redes Neurais Generativas para a geração de amostras de ocupação espectral com a finalidade de simulação;
- Simulação da ocupação oportunística secundária do espectro e comparação do desempenho com outros trabalhos.

Perguntas?

Referências

- [1] Y. Arjoune and N. Kaabouch, "A comprehensive survey on spectrum sensing in cognitive radio networks: Recent advances, new challenges, and future research directions," Sensors, vol. 19, no. 1, 2019. [Online]. Available: https://www.mdpi.com/1424-8220/19/1/126
- [2] L. R. L. Rodrigues and E. L. Pinto, "Hmm models and estimation algorithms for real-time predictive spectrum sensing and cognitive usage," XXXV SIMPOSIO BRASILEIRO DE TELECOMUNICAÇÕES E PROCESSAMENTO DE SINAIS SBrT 2017, 2017.
- [3] D. Liu, A. Honore, S. Chatterjee, and L. K. Rasmussen, "Powering 'hidden markov model by neural network based generative models," 2020.
- [4] D. Uvaydov, M. Zhang, C. P. Robinson, S. D'Oro, T. Melodia, and F. Restuccia, "Stitching the spectrum: Semantic spectrum segmentation with wideband signal stitching," 2024. [Online]. Available: https://arxiv.org/abs/2402.03465

Obrigado!