fase1 1

May 21, 2025

1 Simulação de Vetores RSSI com 10 APs em Área 20m x 20m

```
[1]: import numpy as np
   import pandas as pd
   import matplotlib.pyplot as plt
[2]: # Houve mudanças na forma como o modelo de propagação é aplicado.
    # 1. Parâmetros do ambiente
    area size = 20
   grid_step = 1
   n_{aps} = 10
   n_measurements = 10  # por ponto de treino
   frequency = 2.4e9 # Hz
   pt = 20 \# dBm
   pl0 = -110 \# dB
   mu = 3.23
   sigma = 2
   d0 = 1 \# m
# 2. Posições fixas dos APs
    np.random.seed(42)
   ap_positions = np.random.uniform(0, area_size, size=(n_aps, 2))
# 3. Função para gerar RSSI
    # =============
   def simulate_rssi(point):
       rssi_values = []
       for ap in ap_positions:
          d = np.linalg.norm(point - ap)
          d = max(d, d0)
          path_loss = pl0 + 20 * np.log10(frequency) + 10 * mu * np.log10(d / d0)
          noise = np.random.normal(0, sigma)
```

```
rssi = pt - path_loss + noise
#print(rssi)
rssi = int(max(rssi, -110))
rssi = int(min(rssi, -40))
rssi_values.append(rssi)
return rssi_values
```

```
# Adicionar coluna de origem (opcional)
     df_simulated["source"] = "real"
     df_test["source"] = "test"
 [8]: # ==========
      # 7. Unificar para uso no GAN
      df_all = pd.concat([df_simulated, df_test], ignore_index=True)
 [9]: # =======
      # 8. Verificação
      # -----
     print(f"Treino: {len(df_simulated)} vetores")
     print(f"Teste: {len(df_test)} vetores")
     print(f"Total no dataset final (df all): {len(df_all)} vetores")
     Treino: 1000 vetores
     Teste: 800 vetores
     Total no dataset final (df_all): 1800 vetores
[10]: df_all.describe()
[10]:
                                                                     WAP005
                 WAPO01
                              WAPO02
                                           WAP003
                                                        WAPO04
            1800.000000
                         1800.000000
                                      1800.000000
                                                   1800.000000
                                                                1800.000000
     count
             -89.269444
                          -85.613889
                                       -89.266667
                                                    -90.964444
                                                                 -85.365556
     mean
     std
               8.672291
                            8.321789
                                         9.173699
                                                      8.843388
                                                                   8.089805
            -104.000000
                         -102.000000
                                      -104.000000
     min
                                                   -105.000000
                                                                -101.000000
     25%
             -96.000000
                          -92.000000
                                       -96.000000
                                                    -97.000000
                                                                 -91.000000
     50%
             -91.000000
                          -87.000000
                                       -92.000000
                                                    -93.000000
                                                                 -87.000000
     75%
             -85.000000
                          -81.000000
                                       -85.000000
                                                    -87.000000
                                                                 -81.000000
     max
             -54.000000
                          -53.000000
                                       -54.000000
                                                    -53.000000
                                                                 -55.000000
                                           WAP008
                 WAPOO6
                              WAPO07
                                                        WAP009
                                                                     WAPO10
     count
            1800.000000
                         1800.000000
                                      1800.000000
                                                   1800.000000
                                                                1800.000000
                                                    -85.063333
                                                                 -85.342222
                          -88.363333
                                       -88.558889
             -93.150556
     mean
     std
               7.880366
                            9.209512
                                         9.198199
                                                      7.890044
                                                                   8.021621
                         -104.000000
                                      -103.000000
                                                    -99.000000
                                                                -100.000000
     min
            -108.000000
     25%
             -98.000000
                          -95.000000
                                       -95.000000
                                                    -91.000000
                                                                 -91.000000
     50%
             -95.000000
                          -91.000000
                                       -91.000000
                                                    -87.000000
                                                                 -87.000000
     75%
             -90.000000
                          -84.000000
                                       -84.000000
                                                    -81.000000
                                                                 -81.000000
             -54.000000
                          -54.000000
                                       -54.000000
                                                    -53.000000
                                                                 -53.000000
     max
                      Х
                                   Y
            1800.000000
                         1800.000000
     count
     mean
              10.000363
                            9.995305
     std
               5.762873
                            5.752687
     min
               0.028285
                            0.013444
```

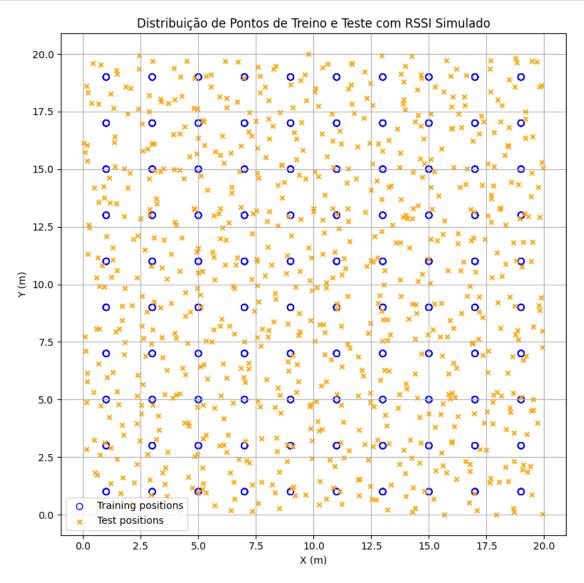
```
50%
              10.018459
                          10.006857
     75%
              15.000000
                          15.000000
              19.948882
                          19.991508
     max
[11]: df_all.head()
[11]:
        WAPO01
                WAPOO2 WAPOO3 WAPOO4
                                       WAP005
                                              WAPOO6 WAPOO7
                                                              WAP008
                                                                     WAP009 \
                   -97
                          -74
                                  -99
                                          -94
                                                  -98
                                                         -96
                                                                         -92
     0
          -101
                                                                 -78
     1
          -101
                          -74
                                  -97
                                                  -94
                   -97
                                          -98
                                                         -96
                                                                 -78
                                                                         -89
     2
           -98
                  -101
                          -75
                                  -96
                                          -96
                                                  -98
                                                         -96
                                                                 -76
                                                                         -93
     3
           -99
                   -95
                          -72
                                 -100
                                          -96
                                                  -99
                                                         -97
                                                                 -74
                                                                         -88
     4
          -100
                   -98
                          -72
                                  -94
                                          -98
                                                  -98
                                                         -98
                                                                 -78
                                                                         -89
        WAPO10
                Х
                      Y source
           -88 1.0 1.0
     0
                          real
     1
           -90 1.0 1.0
                          real
     2
           -89 1.0 1.0
                          real
     3
           -86 1.0 1.0
                          real
           -85 1.0 1.0
                          real
# 9. Salvar CSVs (opcional)
     df_simulated.to_csv("/home/darkcover/Documentos/Gan/Data/df_simulated.csv", u
       →index=False)
     df_test.to_csv("/home/darkcover/Documentos/Gan/Data/df_test.csv", index=False)
     df_all.to_csv("/home/darkcover/Documentos/Gan/Data/df_all.csv", index=False)
[13]: import matplotlib.pyplot as plt
     # Separar treino e teste com base na coluna "source"
     df_train_vis = df_all[df_all['source'] == 'real']
     df_test_vis = df_all[df_all['source'] == 'test']
     # Criar figura
     plt.figure(figsize=(8, 8))
     # Plotar pontos de treino (azul)
     plt.scatter(df_train_vis['X'], df_train_vis['Y'], marker='o', facecolors='none',
                 edgecolors='blue', s=40, label='Training positions')
     # Plotar pontos de teste (vermelho)
     plt.scatter(df_test_vis['X'], df_test_vis['Y'],
                 c='orange', marker='x', s=20, label='Test positions')
     # Configurações do gráfico
```

25%

5.000000

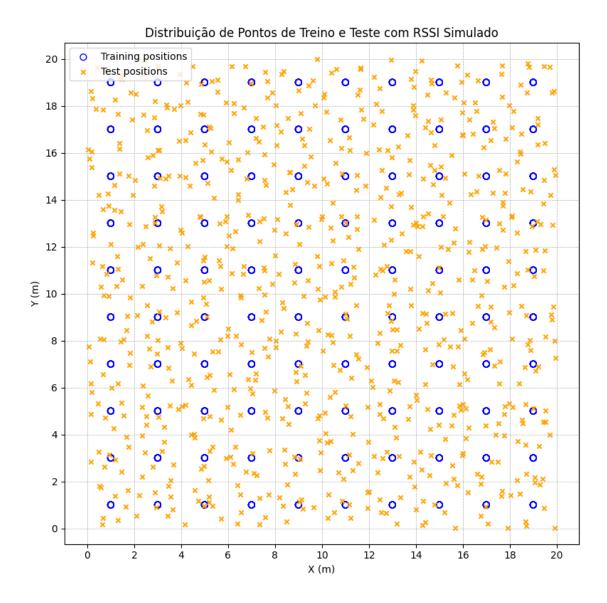
5.000000

```
plt.xlabel("X (m)")
plt.ylabel("Y (m)")
plt.title("Distribuição de Pontos de Treino e Teste com RSSI Simulado")
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.axis('equal')
plt.tight_layout()
plt.show()
```

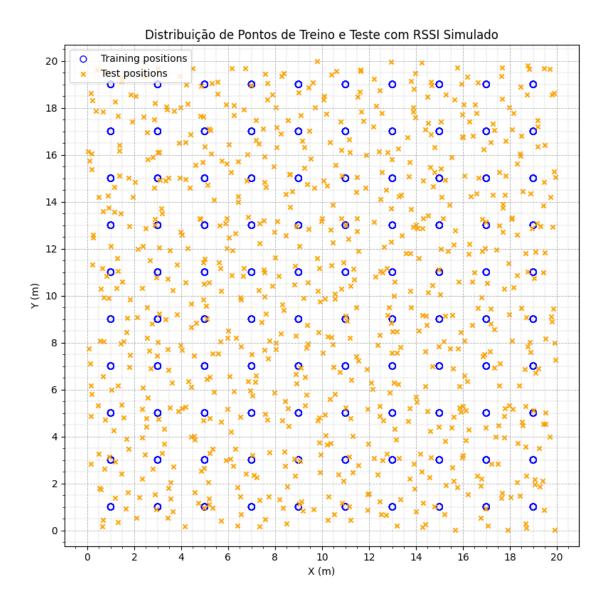


```
[14]: import matplotlib.pyplot as plt import numpy as np
```

```
# Separar treino e teste com base na coluna "source"
df_train_vis = df_all[df_all['source'] == 'real']
df_test_vis = df_all[df_all['source'] == 'test']
# Criar figura
plt.figure(figsize=(8, 8))
# Plotar pontos de treino (azul)
plt.scatter(df_train_vis['X'], df_train_vis['Y'], marker='o', facecolors='none',
            edgecolors='blue', s=40, label='Training positions')
# Plotar pontos de teste (laranja)
plt.scatter(df_test_vis['X'], df_test_vis['Y'],
            c='orange', marker='x', s=20, label='Test positions')
# Configurações dos eixos
plt.xlabel("X (m)")
plt.ylabel("Y (m)")
plt.title("Distribuição de Pontos de Treino e Teste com RSSI Simulado")
# Ajustar os ticks para cada 2 metros
plt.xticks(np.arange(0, 21, 2))
plt.yticks(np.arange(0, 21, 2))
# Adicionar a grade com divisórias a cada 2 metros
plt.grid(True, which='both', linestyle='--', linewidth=0.5)
# Outras configurações
plt.legend()
plt.axis('equal')
plt.tight_layout()
plt.show()
```



```
# Plotar pontos de teste (laranja)
plt.scatter(df_test_vis['X'], df_test_vis['Y'],
            c='orange', marker='x', s=20, label='Test positions')
# Configurações dos eixos
plt.xlabel("X (m)")
plt.ylabel("Y (m)")
plt.title("Distribuição de Pontos de Treino e Teste com RSSI Simulado")
# Ticks principais (a cada 2 metros)
plt.xticks(np.arange(0, 21, 2))
plt.yticks(np.arange(0, 21, 2))
# Ativar ticks menores
plt.minorticks_on()
# Sublinhas fracas a cada 1 metro (menores)
plt.grid(which='minor', linestyle=':', linewidth=0.3, color='gray')
# Linhas principais mais fortes a cada 2 metros
plt.grid(which='major', linestyle='--', linewidth=0.6)
# Outras configurações
plt.legend()
plt.axis('equal')
plt.tight_layout()
plt.show()
```



```
[16]: import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# Separar treino e teste com base na coluna "source"

df_train_vis = df_all[df_all['source'] == 'real']

df_test_vis = df_all[df_all['source'] == 'test']

# Criar figura

plt.figure(figsize=(8, 8))

# Plotar pontos de treino (azul)

plt.scatter(df_train_vis['X'], df_train_vis['Y'], marker='o', u

sfacecolors='lightblue',
```

```
edgecolors='blue', s=40, label='Training positions')
# Plotar pontos de teste (laranja)
plt.scatter(df_test_vis['X'], df_test_vis['Y'],
            c='orange', marker='x', s=20, label='Test positions')
# Sublinhas tracejadas de 1 em 1 metro (por cima dos pontos)
for x in np.arange(0, 21, 1):
    plt.axvline(x, color='gray', linestyle=':', linewidth=0.5, zorder=0)
for y in np.arange(0, 21, 1):
    plt.axhline(y, color='gray', linestyle=':', linewidth=0.5, zorder=0)
# Grade maior de 2 em 2 metros
plt.xticks(np.arange(0, 21, 2))
plt.yticks(np.arange(0, 21, 2))
plt.grid(which='major', linestyle='--', linewidth=0.8)
# Outras configurações
plt.xlabel("X (m)")
plt.ylabel("Y (m)")
plt.title("Distribuição de Pontos de Treino e Teste com RSSI Simulado")
plt.legend()
plt.axis('equal')
plt.tight_layout()
plt.show()
```

