

2023-知能情報基礎演習
4-2 無線通信における降雨減衰特性のモデリング

提出者氏名: 城間 颯
提出者学籍番号: 225719A
担当教員名: 宮里 智樹

提出日: 2023 年 12 月 13 日
提出期限日: 2023 年 12 月 19 日
実験日: 2023 年 11 月 5 日, 12 日

目次

1	1 週目	2
1.1	課題 1	2
1.2	課題 2	3
2	2 週目	6
2.1	手順 1	6
2.2	手順 2	7
2.3	手順 3	8
2.4	手順 4	8
2.5	手順 5	8
2.6	手順 7	12
2.7	手順 8	12

1 1 週目

1.1 課題 1

mattermost からデータをダウンロードし、中身を確認した。

RainData のフォルダ構成を以下に示す。

RainData

```
|—— 20090601
|   |—— 20090601_rain.csv
|—— 20090602
|   |—— 20090602_rain.csv
|—— 20090603
|   |—— 20090603_rain.csv
|—— 20090604
|   |—— 20090604_rain.csv
...
|—— 20091230
|   |—— 20091230_rain.csv
|—— 20091231
|—— 20091231_rain.csv
```

RxData のフォルダ構成を以下に示す。

RxData

```
|—— 200906
|   |—— 20090601
|   |   |—— 192.168.100.11_csv.log
|   |   |—— 192.168.100.9_csv.log
|   |—— 20090602
|   |   |—— 192.168.100.11_csv.log
|   |   |—— 192.168.100.9_csv.log
|   |—— 20090603
|   |   |—— 192.168.100.11_csv.log
|   |   |—— 192.168.100.9_csv.log
|   ...
|
|—— 200910
|   |—— 20091001
|   |   |—— 192.168.100.11_csv.log
|   |   |—— 192.168.100.9_csv.log
|   ...
|
|—— 200911
|   |—— 20091101
|   |   |—— 192.168.100.11_csv.log
|   |   |—— 192.168.100.9_csv.log
|   ...
|
|—— 200912
|   |—— 20091201
|   |   |—— 192.168.100.11_csv.log
|   |   |—— 192.168.100.9_csv.log
|   ...
```

1.2 課題 2

2 秒毎に記録されている RainData の測定値と、1 分毎に記録されている RxData の測定値を、10 秒毎のデータに作りかえた。

前処理済みのデータを、元データとフォルダ構成は同じにして、RxData_fix と、RainData_fix

という名前のフォルダに保存した。

RainData の前処理を行うスクリプトを、listings1 に示す。

RxData の前処理を行うスクリプトを、listings2 に示す。

スクリプトは、Python を用いて作成した。

データの欠損値は、直前のデータで置き換えた。直前のデータがない場合は、直後のデータで置き換えた。

Listing 1 RainData の前処理用スクリプト

```
1 import pandas as pd
2 import os
3 import glob
4 import numpy as np
5 import datetime
6 import tqdm
7
8 INPUT_PATH = os.path.join("week2", "RainData", "*", "*.csv")
9 data_path_list = glob.glob(INPUT_PATH)
10 col_names = ["time", "rain"]
11
12 def typecheck(x):
13     '''数値または日付型に変換できるかできないかを判定する関数
14
15     :param x:
16     :return: 変換後の型x
17     '''
18     try:
19         x = float(x)
20     except:
21         try:
22             x = datetime.datetime.strptime(x, "%Y-%m-%d_%H:%M")
23         except:
24             x = x
25     return type(x)
26
27 for path in tqdm.tqdm(data_path_list):
28     date = path.split("/") [2]
29     date = f"{date[:4]}-{date[4:6]}-{date[6:]}_"
30     try:
31         df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, names=col_names)
32     except:
33         df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, names=col_names,
34                             encoding="shift-jis")
35
36     df["time"] = df["time"].apply(lambda x: x.replace("/", "-"))
37     df = df.mask(df.applymap(typecheck)==str, np.nan) # 型チェック後、になるものは
38     # strnp.で置き換えnan
39     df = df.dropna()
40
41     df["time"] = pd.to_datetime(df["time"])
42     df["rain"] = pd.to_numeric(df["rain"])
```

```

42     df = df.set_index("time")
43
44     date_range = pd.date_range(start=f"{date}00:00:00", end=f"{date}23:59:59",
45                                freq="10s")
46     df_new = pd.DataFrame(index = date_range, columns=df.columns)
47
48     df_new.loc[df.index, :] = df
49     df_new = df_new.fillna(method='ffill')
50     df_new = df_new.fillna(method='bfill')
51
52     path = path.split("/")
53     output_path = os.path.join(path[0], "RainData_fix", path[2])
54     os.makedirs(output_path, exist_ok=True)
55     df_new.to_csv(output_path + f"/{path[3]}", index_label="datetime")

```

Listing 2 RxData の前処理用スクリプト

```

1  import pandas as pd
2  import os
3  import glob
4  import numpy as np
5  import datetime
6  import tqdm
7
8  INPUT_PATH = os.path.join("week2", "RxData", "*", "*", "*.log")
9  data_path_list = glob.glob(INPUT_PATH)
10 col_names = ["time", "1803_RX_LEVEL"]
11
12 def typecheck(x):
13     '''数値または日付型に変換できるかできないかを判定する関数
14
15     :param x:
16     :return: 変換後の型x
17     '''
18     try:
19         x = float(x)
20     except:
21         try:
22             x = datetime.datetime.strptime(x, "%H:%M:%S")
23         except:
24             x = x
25     return type(x)
26
27 for path in tqdm.tqdm(data_path_list):
28     date = path.split("/")[-3]
29     date = f"{date[:4]}-{date[4:6]}-{date[6:]}_□"
30     try:
31         df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, usecols=[0, 1], names=
32                        col_names)
33     except:
34         df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, usecols=[0, 1], names=
35                        col_names, encoding="shift-jis")

```

```

35     df = df.mask(df.applymap(typecheck)==str, np.nan) # 型チェック後、になるものは
        strnp.で置き換えnan
36
37     df = df.dropna()
38
39     if df["time"][0] == "00:00:00":
40         is_zero_origin = True
41
42     df["time"] = date + df["time"]
43     df["time"] = pd.to_datetime(df["time"])
44     df["1803_RX_LEVEL"] = pd.to_numeric(df["1803_RX_LEVEL"])
45     df = df.set_index("time")
46
47     date_range = pd.date_range(start=f"{date}00:00:00", end=f"{date}23:59:59",
        freq="s")
48     df_new = pd.DataFrame(index = date_range, columns=df.columns)
49
50     df_new.loc[df.index, :] = df
51     df_new = df_new.fillna(method='ffill')
52     df_new = df_new.fillna(method='bfill')
53
54     date_range = pd.date_range(start=f"{date}00:00:00", end=f"{date}23:59:59",
        freq="10s") # 秒ごとの時間のリスト
55     df_new = df_new.loc[date_range, :]
56
57     path = path.split("/")
58     output_path = os.path.join(path[0], "RxData_fix", path[2], path[3])
59     os.makedirs(output_path, exist_ok=True)
60     df_new.to_csv(output_path + f"/{path[4]}", index_label="datetime")

```

2 2 週目

2.1 手順 1

1 分間降雨強度を 1 時間 (60 分) 降雨強度に変換した。

変換後のデータは、元データとフォルダ構成は同じにして、RainData_unit_conv という名前のフォルダに保存した。

計算式は以下を用いた。雨粒の量を c とする。

$$S[mm/h] = c \times 0.0083333 \times 60$$

雨粒量から、1 時間 (60 分) 降雨強度に変換するスクリプトを listings3 に示す。

Listing 3 RainData の単位変換スクリプト

```

1 import pandas as pd
2 import os
3 import glob
4 import numpy as np

```

```

5 import datetime
6 import tqdm
7
8 INPUT_PATH = os.path.join("week2", "RainData_fix", "*", "*.csv")
9 data_path_list = glob.glob(INPUT_PATH)
10 col_names = ["time", "rain"]
11
12 for path in tqdm.tqdm(data_path_list):
13     df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, names=col_names)
14
15     df["time"] = pd.to_datetime(df["time"])
16     df["rain"] = pd.to_numeric(df["rain"])
17
18     df["rain"] = df["rain"].apply(lambda x: x * 0.0083333 * 60)
19
20     df = df.set_index("time")
21     path = path.split("/")
22     output_path = os.path.join(path[0], "RainData_unit_conv", path[2])
23     os.makedirs(output_path, exist_ok=True)
24     df.to_csv(output_path + f"/{path[3]}", index_label="datetime")

```

2.2 手順 2

RxData の、18GHz の場合の、受信強度の生データを、物理量 $[dB]$ に変換した。

変換後のデータは、元データとフォルダ構成は同じにして、RxData_unit_conv という名前のフォルダに保存した。

計算式は以下を用いた。受信電界元の値を E とする。

$$P[dB] = \begin{cases} E \div 2 - 121 & \text{if } E \geq 0 \\ (E + 256) \div 2 - 121 & \text{if } E < 0 \end{cases}$$

RxData を単位変換するスクリプトを listings4 に示す。

Listing 4 RxData の単位変換スクリプト

```

1 import pandas as pd
2 import os
3 import glob
4 import numpy as np
5 import datetime
6 import tqdm
7
8 INPUT_PATH = os.path.join("week2", "RxData_fix", "*", "*", "192.168.100.9_csv.log")
9 data_path_list = glob.glob(INPUT_PATH)
10 col_names = ["time", "1803_RX_LEVEL"]
11
12 def unit_conv(x):
13     if x < 0:
14         x += 256
15     x = (x / 2) - 256

```



```

16         else:
17             x = (x / 2) - 256
18         return x
19
20 for path in tqdm.tqdm(data_path_list):
21     df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, names=col_names)
22
23     df["time"] = pd.to_datetime(df["time"])
24     df["1803_RX_LEVEL"] = pd.to_numeric(df["1803_RX_LEVEL"])
25
26     df["1803_RX_LEVEL"] = df["1803_RX_LEVEL"].apply(unit_conv)
27
28     df = df.set_index("time")
29
30     path = path.split("/")
31     output_path = os.path.join(path[0], "RxData_unit_conv", path[2], path[3])
32     os.makedirs(output_path, exist_ok=True)
33     df.to_csv(output_path + f"/{path[4]}", index_label="datetime")

```

2.3 手順 3

頻度分布を求めるにあたって、基準となる数値を決めた。

1 時間降雨強度の最大値は、143.499426[mm/h]。最小値は、0.0[mm/h] であった。

したがって、RainData の、1 時間降雨強度の出現頻度を求める最大値は、144[mm/h]。最小値は、0[mm/h] とした。また、刻み間隔は 3[mm/h] とした。

18GHz の場合の受信強度の最大値は、-173.0[dB]。最小値は、-229.5[dB] であった。

したがって、RxData の、18GHz の場合の、受信強度の出現頻度を求める最大値は、0[dB]。最小値は、-230[dB] とした。また、刻み間隔は-3[dB] とした。

26GHz の場合の受信強度の最大値は、-1.0[dB]。最小値は、-99.0[dB] であった。

したがって、RxData の、26GHz の場合の、受信強度の出現頻度を求める最大値は、0[dB]。最小値は、-100[dB] とした。また、刻み間隔は-3[dB] とした。

2.4 手順 4

前処理と単位変換済みの RainData から、3[mm/h] の刻み間隔ごとに、当てはまるデータが何個あったのかを数え、頻度分布を作成した。

同様に、18GHz の場合と、26GHz の場合の、RxData でも、-3[dB] の刻み間隔ごとに、当てはまるデータが何個あったのかを数え、頻度分布を作成した。

2.5 手順 5

頻度分布を足し合わせて累積分布を作成した。

RainData の頻度分布を求めるプログラムを、listings5 に示す。

RxData の、18GHz の場合の、頻度分布を求めるプログラムを、listings6 に示す。

RxData の、26GHz の場合の、頻度分布を求めるプログラムを、listings7 に示す。

頻度分布を、pandas の DataFrame として、変数に保存していたため、pandas の cumsum() を用いて、累積和を計算した。

また、RainData の $0[mm/h] \sim 3[mm/h]$ および、RxData の $0[dB] \sim -3[dB]$ の区間のデータは、4 ヶ月の総時間数、1051000[10 秒] に置き換えた。

Listing 5 RainData のグラフ作成スクリプト

```
1 import pandas as pd
2 import os
3 import glob
4 import numpy as np
5 import datetime
6 import tqdm
7 import matplotlib.pyplot as plt
8 import japanize_matplotlib
9
10 INPUT_PATH = os.path.join("week2", "RainData_unit_conv", "*", "*.csv")
11 data_path_list = glob.glob(INPUT_PATH)
12 col_names = ["time", "rain"]
13 freq = 3
14
15 df_list = []
16
17 for path in tqdm.tqdm(data_path_list):
18     df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, names=col_names)
19     df["time"] = pd.to_datetime(df["time"])
20     df["rain"] = pd.to_numeric(df["rain"])
21
22     df_list.append(df)
23
24 df = pd.concat(df_list)
25
26 print(f"最大値{df['rain'].max()}")
27 print(f"最小値{df['rain'].min()}")
28
29 rain = []
30 count = []
31 sum_sec = []
32 max_rain = int(df["rain"].max()) + 1
33 for i in range(0, max_rain, freq):
34     rain.append(i)
35     count.append(((df["rain"] >= i) & (df["rain"] < i+freq)).sum())
36 df = pd.DataFrame({"rain": rain[:-1], "count": count[:-1]})
37 df["count"] = df["count"].cumsum()
38
39 df.at[df.index[-1], "count"] = 1051000
40 df["ratio"] = df["count"] / 10510
41
42 print(df["ratio"].min())
43
```

```

44 fig, ax = plt.subplots()
45 ax.plot(df["ratio"], df["rain"], marker='.', label="降雨強度[mm/h]")
46 ax.set_xscale('log')
47 ax.set_title("降雨強度累積時間分布琉大観測(: 2009/06, 2009/10 ~ 2009/12)")
48 ax.set_xlabel("累積時間率(%)")
49 ax.set_ylabel("降雨強度(mm/h)")
50 ax.xaxis.set_major_formatter(plt.FuncFormatter(lambda x, loc: "{:,}".format(
    float(x))))
51 plt.legend()
52 plt.savefig("week2/rain_dist.png")
53 #plt.show()

```

Listing 6 RxData(18GHz) のグラフ作成スクリプト

```

1 import pandas as pd
2 import os
3 import glob
4 import numpy as np
5 import datetime
6 import tqdm
7 import matplotlib.pyplot as plt
8 import japanize_matplotlib
9
10 INPUT_PATH = os.path.join("week2", "RxData_unit_conv", "*", "*", "*.log")
11 data_path_list = glob.glob(INPUT_PATH)
12 col_names = ["time", "1803_RX_LEVEL"]
13 min_level = -230
14 freq = -3
15
16 df_list = []
17
18 for path in tqdm.tqdm(data_path_list):
19     df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, names=col_names)
20     df["time"] = pd.to_datetime(df["time"])
21     df["1803_RX_LEVEL"] = pd.to_numeric(df["1803_RX_LEVEL"])
22
23     df_list.append(df)
24
25 df = pd.concat(df_list)
26 print(f"最大値{df['1803_RX_LEVEL'].max()}")
27 print(f"最小値{df['1803_RX_LEVEL'].min()}")
28
29 level = []
30 count = []
31 sum_sec = []
32 min_level = int(df["1803_RX_LEVEL"].min()) - 1
33 for i in range(0, min_level, freq):
34     level.append(i)
35     count.append(((df["1803_RX_LEVEL"] <= i) & (df["1803_RX_LEVEL"] > i+freq)).
        sum())
36 df = pd.DataFrame({"rx_level": level[:-1], "count": count[:-1]})
37 df["count"] = df["count"].cumsum()
38 df.at[df.index[-1], "count"] = 1051000

```

```

39 df["ratio"] = df["count"] / 10510
40
41 #df["rx_level"] *= -1
42
43 fig, ax = plt.subplots()
44 ax.plot(df["ratio"], df["rx_level"], marker='.', label="受信強度[dB]")
45 ax.set_xscale('log')
46 ax.set_title("受信強度累積時間分布_18GHz琉大観測(:_2009/06,_2009/10~_2009/12)")
47 ax.set_xlabel("累積時間率(%)")
48 ax.set_ylabel("降雨強度(mm/h)")
49 ax.xaxis.set_major_formatter(plt.FuncFormatter(lambda x, loc: "{:,}".format(
    float(x))))
50 plt.legend()
51 plt.savefig("week2/rx_dist_18.png")
52 #plt.show()

```

Listing 7 RxData(26GHz) のグラフ作成スクリプト

```

1 import pandas as pd
2 import os
3 import glob
4 import numpy as np
5 import datetime
6 import tqdm
7 import matplotlib.pyplot as plt
8 import japanize_matplotlib
9
10 INPUT_PATH = os.path.join("week2", "RxData_fix", "*", "*", "192.168.100.11_csv.log"
    )
11 data_path_list = glob.glob(INPUT_PATH)
12 col_names = ["time", "1803_RX_LEVEL"]
13 freq = -3
14
15 df_list = []
16
17 for path in tqdm.tqdm(data_path_list):
18     df = pd.read_csv(path, header=None, skiprows=2, names=col_names)
19     df["time"] = pd.to_datetime(df["time"])
20     df["1803_RX_LEVEL"] = pd.to_numeric(df["1803_RX_LEVEL"])
21
22     df_list.append(df)
23
24 df = pd.concat(df_list)
25 print(f"最大値{df['1803_RX_LEVEL'].max()}")
26 print(f"最小値{df['1803_RX_LEVEL'].min()}")
27
28 level = []
29 count = []
30 sum_sec = []
31 min_level = int(df["1803_RX_LEVEL"].min()) - 1
32 for i in range(0, min_level, freq):
33     level.append(i)
34     count.append(((df["1803_RX_LEVEL"] <= i) & (df["1803_RX_LEVEL"] > i+freq)).

```

```

sum())
35 df = pd.DataFrame({"rx_level": level[:, -1], "count": count[:, -1]})
36 df["count"] = df["count"].cumsum()
37 df.at[df.index[-1], "count"] = 1051000
38 df["ratio"] = df["count"] / 10510
39
40 #df["rx_level"] *= -1
41
42 fig, ax = plt.subplots()
43 ax.plot(df["ratio"], df["rx_level"], marker='.', label="受信強度[dB]")
44 ax.set_xscale('log')
45 ax.set_title("受信強度累積時間分布□26GHz琉大観測(□2009/06, □2009/10□~□2009/12)")
46 ax.set_xlabel("累積時間率(%)" )
47 ax.set_ylabel("降雨強度(mm/h)" )
48 ax.xaxis.set_major_formatter(plt.FuncFormatter(lambda x, loc: "{:,}".format(
float(x))))
49 plt.legend()
50 plt.savefig("week2/rx_dist_26.png")
51 #plt.show()

```

2.5.1 手順 6

matplotlib を用いて、累積分布のグラフを作成した。

累積分布を求めるプログラムは、頻度分布を求めるプログラムと一緒に記述した。

2.6 手順 7

横軸を時間から、パーセンテージに直した。各データの累積時間 (単位: 10 秒) を、4 ヶ月の総時間数、1051000[10 秒] で割り、結果に 100 をかけて、パーセンテージを出した。

計算式を以下に示す。各データの累積時間 (単位: 10 秒) を t とする。

$$r[\%] = \frac{t}{1051000} \times 100$$

2.7 手順 8

グラフの横軸を対数軸とし、片対数グラフとした。

降雨強度累積時間分布を図 1 に示す。

18GHz の場合の、受信強度累積時間分布を図 2 に示す。

26GHz の場合の、受信強度累積時間分布を図 3 に示す。

降雨強度累積時間分布(琉大観測: 2009/06, 2009/10 ~ 2009/12)

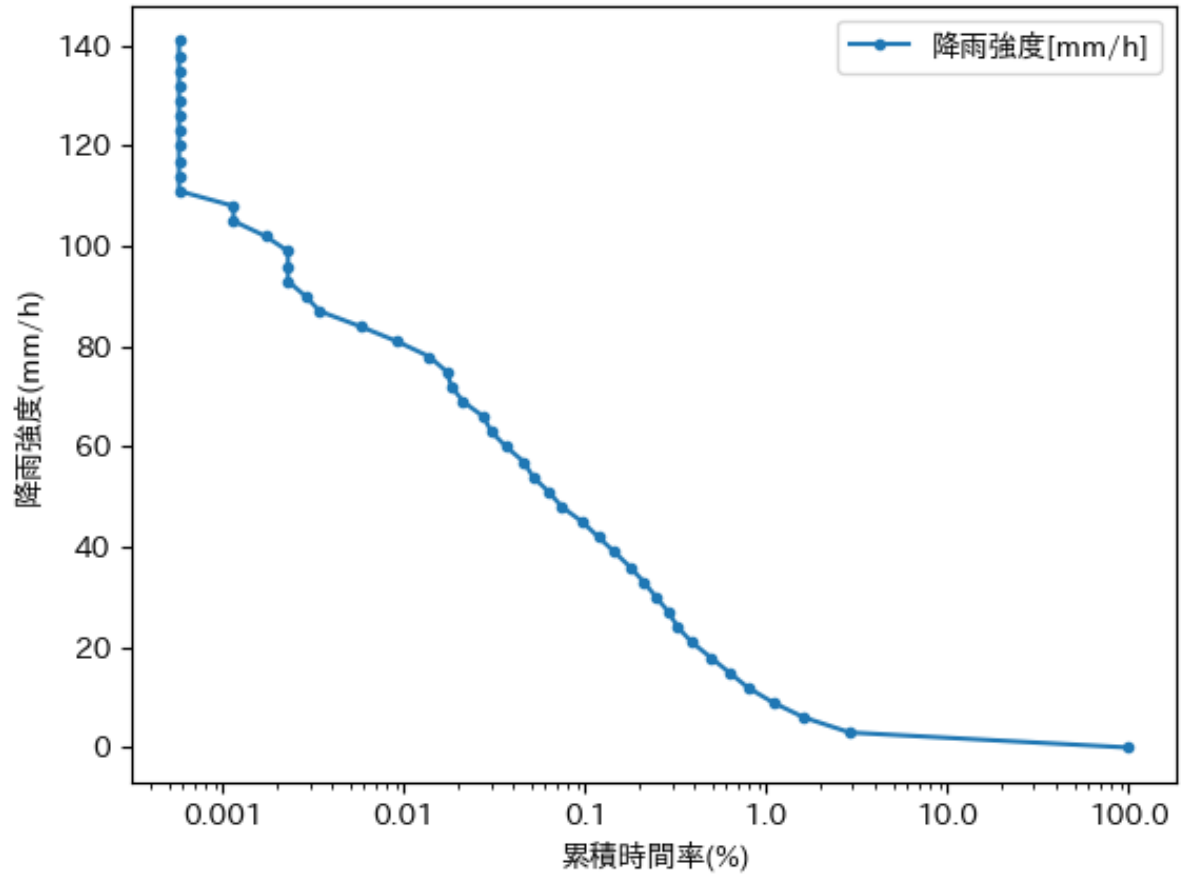


図1 降雨強度累積時間分布

受信強度累積時間分布 18GHz(琉大観測: 2009/06, 2009/10 ~ 2009/12)

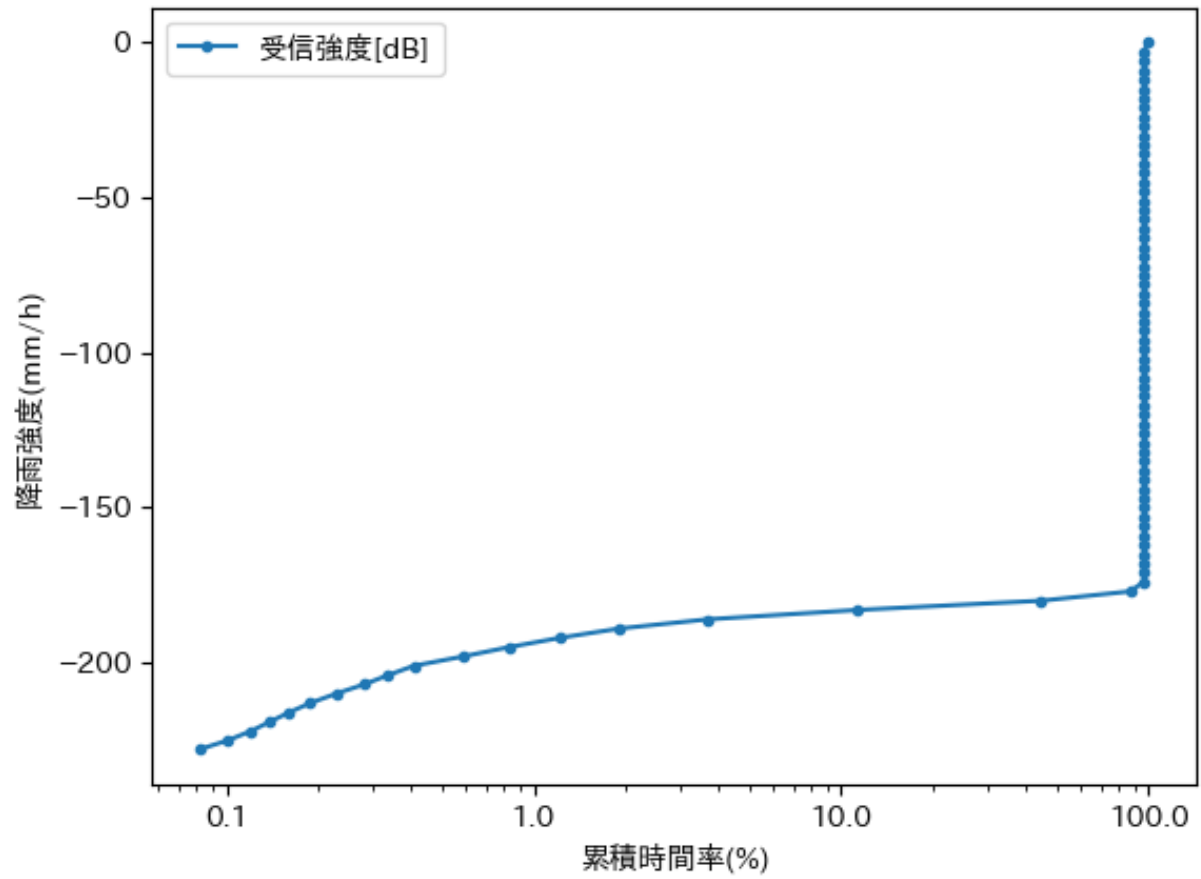


図 2 受信強度累積時間分布 (18GHz)

受信強度累積時間分布 26GHz(琉大観測: 2009/06, 2009/10 ~ 2009/12)

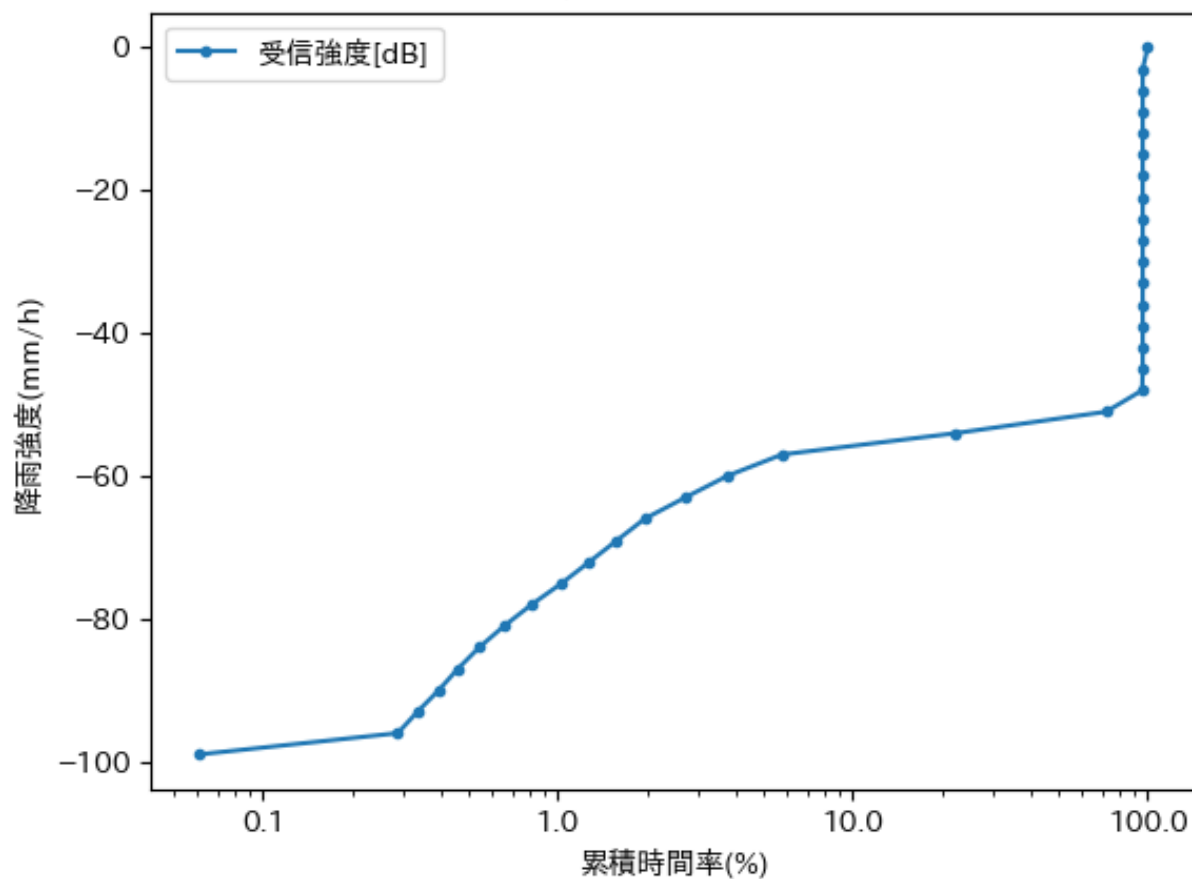


図 3 受信強度累積時間分布 (26GHz)

参考文献・引用文献

参考文献

- [1] 宮里 智樹．“2023-知能情報基礎演習 4-2 無線通信における降雨減衰特性のモデリング．
2023 知能情報基礎演習 4 授業資料．