



تخمین پارامتر نمای افت مسیر و انحراف استاندارد نویز

پروژه‌ی درس ارتباطات بی‌سیم - ۱۴۰۲

محمدجواد طاهری - علی نظری

آخرین ویرایش: ۲۲ تیر ۱۴۰۲ در ساعت ۲۳ و ۷ دقیقه

۱.۱ مسئله

در این پروژه قصد داشتیم تا پارامترهای مدل کانال در Large-scale را در یک سامانه مخابرات بی سیم تخمین بزنیم. در مدل یک کانال محوشدگی از دیدگاه Large-scale، دو عامل افت مسیر و سایه‌شدگی نقش اساسی را ایفا می‌کردند. می‌دانیم که کانال را در حضور این دو عامل میتوان به صورت زیر مدل نمود:

$$P_r = P_0 - 10\beta \log_{10} \frac{d}{d_0} [\text{dB}] + X_\sigma \quad X_\sigma \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

در این پروژه نیز تلاش شد راه حلی ارائه شود تا این دو عامل تخمین زده شوند. ما در این پروژه با داده‌های تست درایو در یک شبکه سلولی مواجه بودیم که شامل قدرت سیگنال دریافتی (به همراه موقعیت جغرافیایی هر اندازه‌گیری) بود. هدف ما این بود که پارامترهای مربوط به مدل افت مسیر، شامل قدرت فرستاده شده، (Pt)، ضریب افت مسیر، (n) و واریانس نویز گاوسی (σ^2) را تخمین بزنیم.

۲.۱ راه حل

ابتدا نرم‌افزاری در بستر اندروید پیاده‌سازی کردیم که از طریق آن توان دریافتی تلفن همراه و اطلاعات موقعیت مکانی آن را جمع‌آوری کند و پایگاه داده‌ای از این اطلاعات جمع‌آوری کردیم. سپس به سراغ تخمین پارامترهای مجهول در فرمول رفتیم. ما با یک معادله‌ی خطی رو به رو بودیم که P_r همان Y، $10\log_{10}(d/d_0)$ همان X، β همان شیب خط و P_0 هم عرض از مبدا آن بود. برای حل این مسئله، ما از روش رگرسیون خطی استفاده کردیم تا بهترین خطی که بر داده‌هایی که جمع‌آوری شده، متناسب می‌شود را پیدا کنیم و متغیرهایمان را از این خط استخراج کنیم. برای پیدا کردن σ نویز هم از اختلاف خط به دست آمده از رگرسیون خطی و خط به دست آمده از جمع‌آوری داده‌ها استفاده کردیم.

۳.۱ توضیح کد

کد پروژه از ۲ بخش تشکیل شده است. نرم‌افزار اندرویدی با زبان کاتلین توسعه داده شده و پیدا کردن متغیرها در زبان پایتون پیاده‌سازی شده است.

قسمت پایتونی از ماژول‌های مختلفی تشکیل شده است که به پیوست این گزارش ارسال شده‌اند. در اینجا فقط به بخش اصلی آن می‌پردازیم.

```
1 // main.py
2 from db.utils import get_connection
3 from data.read import read_data
4 import numpy as np
5 from scipy import stats
6 from utils.distance import haversine
7 import pandas as pd
8
9 def prepare_data() -> pd.DataFrame:
10     conn = get_connection("exported_database.sql")
11     df = read_data(conn)
12     return df
13
14 def calc_distances(df: pd.DataFrame):
15     base_station_loc = df.iloc[0][['latitude', 'longitude']]
16     df['distance'] = df.apply(lambda row: haversine(base_station_loc['latitude'], base_station_loc['longitude'], row['latitude'], row['longitude']), axis=1)
17
18 if __name__ == "__main__":
19     df = prepare_data()
20     calc_distances(df)
21
22     df = df[df['distance'] > 0.0]
23
24     # Pr = P0 - 10 * beta * log10(d/d0) + sigma^2
25
26     Pr = df['rsrp'].to_numpy()
27     d = df['distance'].to_numpy()
28
29     d0 = 1.0 # Reference distance (d0) in km, to match the unit of our
               # calculated distances
30     X = 10 * np.log10(d / d0)
31
32     # Perform linear regression
33     slope, intercept, _, _, _ = stats.linregress(X, Pr)
34
35     beta_estimate = -slope
36     P0_estimate = intercept
37
38     # Estimate the noise standard deviation (sigma) by calculating the
```

```

39         residuals
40         residuals = Pr - (P0_estimate - beta_estimate * X)
41         sigma_squared_estimate = np.var(residuals)
42         sigma_estimate = np.sqrt(sigma_squared_estimate)
43
44         print("Estimated Parameters:\n")
45         print("Power (P0): {:.2f} dBm".format(P0_estimate))
46         print("Path Loss Exponent (beta): {:.2f}".format(beta_estimate))
47         print("Gaussian Noise Standard Deviation: {:.2f}".format(sigma_estimate))
48     ))

```

همان‌طور که در این قطعه کد مشاهده می‌شود، با استفاده از رگرسیون خطی، شیب و عرض از مبدا این خط به دست می‌آید که یعنی ۲ تا از متغیرهای مجهول ما یعنی β و P_0 از این طریق به دست آمده‌اند.

پارامتر آخر یعنی انحراف استاندارد نویز هم از اختلاف خط به دست آمده از رگرسیون خطی و خط به دست آمده از داده‌های جمع‌آوری شده، به دست آمده است.