

## 応用問題 1

(1)

最尤推定を用いて各都市ごとの回帰直線を求めると、次のような結果が得られた。

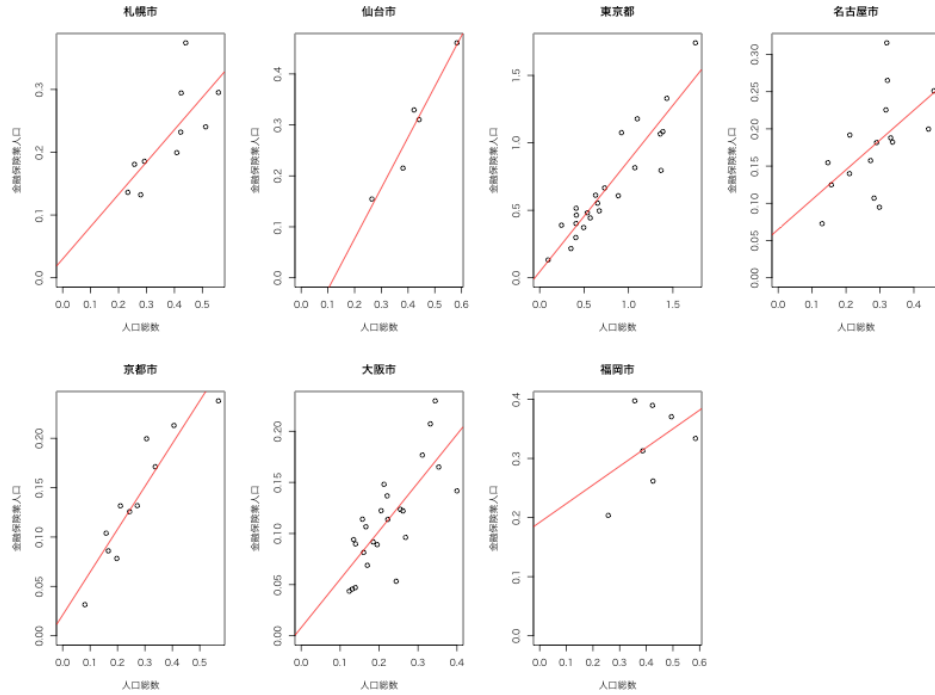


図1 最尤推定法による推定

(2)

階層ベイズ法を適用する際、Stan という MCMC サンプラーを用いて推定した。

データから  $\sigma_Y$ 、 $a$ 、 $b$ 、 $\sigma_a$ 、 $\sigma_b$  を推定する。 $Y$  は各年ごとのパラメータである。 $a$ 、 $b$  の平均を  $\hat{a}$ 、 $\hat{b}$ 、 $\sigma_a$  と  $\sigma_b$  は  $a$  と  $b$  を決めるハイパーパラメータとする。また、 $PRE[n]$  は各都市における値である。Stan で書いたモデルのモデル式は次の通り。

$$Y[n] \sim \text{Normal}(b[PRE[n]] + a[PRE[n]] \times X[n], \sigma_Y) \quad (1)$$

$$a[k] \sim \text{Normal}(\hat{a}, \sigma_a) \quad (2)$$

$$b[k] \sim \text{Normal}(\hat{b}, \sigma_b) \quad (3)$$

この書き方は、「すべての都市の平均を  $\hat{a}$ 、であり、各都市の  $a[k]$  は  $\hat{a}$  を平均とした正規分布から生成された」という書き方になっている。 $\hat{b}$  と  $b[k]$  についても同様である。

推定の結果は次のようになった。

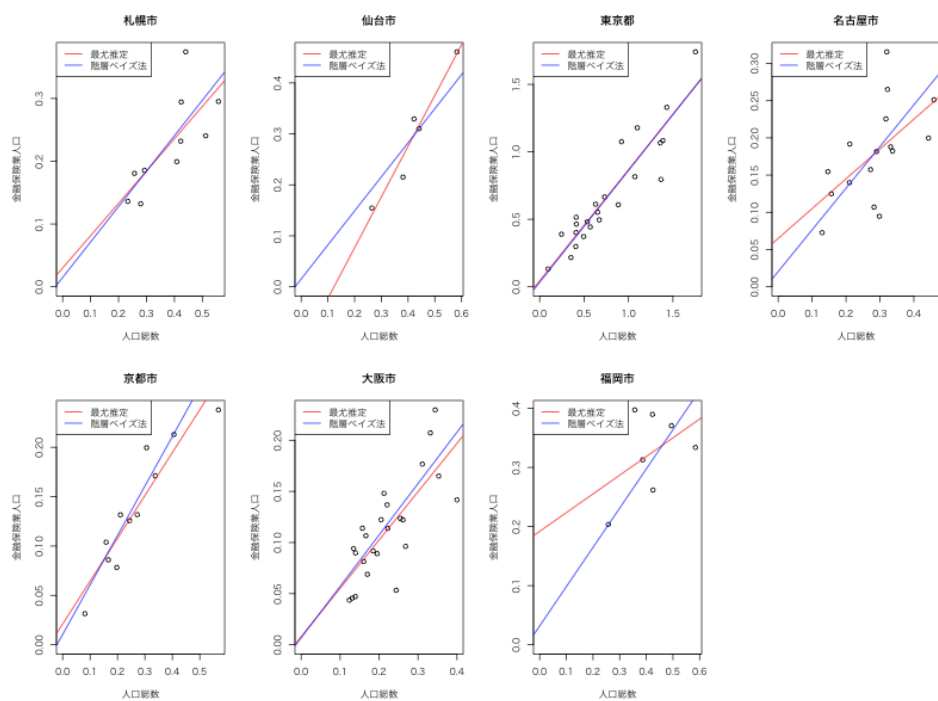


図2 階層ベイズ法と最尤推定法の比較

(3)

最も推定が大きく異なる都市は **福岡市** である。考えられる原因は以下の通り、

1. サンプル数が他の年に比べて少なく、ランダムネスによる影響が大きいため。
2. サンプルが少ない上に、点同士が反発しているような配置になっているため、よりランダムネスの影響を受けやすい（名古屋市も反発しているような配置になっているが、サンプル数が福岡市より多いため、最尤推定法と階層ベイズ法の差が福岡市に比べ小さいことより）。

また、もっとも  $a(k)$  が大きい都市  $k$  は **東京都** である。

## 応用問題 2