

# 最尤推定・一般化線形モデル・ポアソン回帰

樋口さぶろお

龍谷大学大学院理工学研究科数理情報学専攻

理論物理学特論 L02(2016-09-28 Wed)

最終更新: Time-stamp: "2016-09-28 Wed 10:58 JST hig"

## 今日の目標

- ① 最尤推定とはなにか, 説明できる
- ② 一般化線形モデルとはなにか, ポアソン回帰を例に説明できる



<http://hig3.net>

## L01-Q1

## Quiz 解答:ポアソン分布

パラメタ  $\lambda = 0.2$ .

- ①  $P(X = 4) = \frac{0.2^4}{4!} e^{-0.2}$ .
- ②  $E[X] = \lambda = 0.2$ .
- ③  $V[X] = (\lambda^2 + \lambda) - \lambda^2 = \lambda = 0.2$ .

# ここまで来たよ

- 1 略解:統計モデリング・ポアソン分布
- 2 最尤推定・一般化線形モデル・ポアソン回帰
  - 最尤推定
  - 一般化線形モデル・ポアソン回帰

## 尤度

確率分布  $p(y|\lambda)$  で、パラメタが  $\lambda$  であるとき、サイズ  $n$  のサンプル  $y_1, y_2, \dots, y_n$  が得られる結合確率は、

$$f(y_1, y_2, \dots, y_n | \lambda) = \prod_{i=1}^n f(y_i | \lambda).$$

### 尤度 (likelihood)

観測された値 (=考えるサンプル) が  $y_1, y_2, \dots, y_n$  であるとき、 $\lambda$  の関数

$$L(\lambda) = \prod_{i=1}^n f(y_i | \lambda)$$

を尤度という。

## L02-Q1

## Quiz(正規分布の母数の最尤推定)

未知の母平均値  $\mu$ , 母分散  $\sigma^2$  の正規分布

$$f(x|\theta) = f(x|\mu, \sigma) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

からサイズ  $N$  の標本  $\{x_1, \dots, x_N\}$  を得た.

対数尤度は  $\log L(\theta) = \sum_{i=1}^N \log f(x_i|\mu, \sigma)$  である.

- ①  $N = 2$  のとき, 対数尤度を最大化することにより  $\mu, \sigma^2$  を最尤推定しよう.
- ② 一般の  $N$  に対して, 対数尤度を最大化することにより  $\mu, \sigma^2$  を最尤推定しよう.

## ここまで来たよ

- 1 略解:統計モデリング・ポアソン分布
- 2 最尤推定・一般化線形モデル・ポアソン回帰
  - 最尤推定
  - 一般化線形モデル・ポアソン回帰

## L02-Q2

## Quiz(ポアソン回帰)

次の応答変数  $y$ , 説明変数  $x$  (実数値をとるけど下では簡単のためにたまたま整数値),  $d = 0, 1$  (因子変数のダミー変数) に対して, 対数リンク関数, 線形予測子  $\lambda_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + \beta_3 d_i$  でポアソン回帰を行う. 最大化すべき対数尤度を,  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  の関数として具体的に書こう. 芯減ります.

$y$	$x$	$d$
1	1	1
3	2	0
5	2	0
8	3	1