

# 因子型説明変数・様々な線形予測子・交互作用

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 L04(2016-10-12 Wed)

最終更新: Time-stamp: "2016-10-15 Sat 12:23 JST hig"

## 今日の目標

- ① 様々な説明変数, 線形予測子を持つロジスティック回帰で, 最尤推定ができる.



<http://hig3.net>

L03-Q1

Quiz 解答:ロジスティック関数

L03-Q2

Quiz 解答:ロジット関数

## ここまで来たよ

- ① 略解:ロジスティック回帰・直線回帰
- ② 因子型説明変数・様々な線形予測子・交互作用
  - ロジスティック回帰

## L04-Q1

## Quiz(ロジスティック回帰)

ロジスティック回帰の一定モデル  $\text{logit}(q) = \beta_1$  について, データ  $\{y_i, N_i\}$  から  $\beta_1$  を最尤推定しよう.

いまは  $\beta_1$  しかないので,  $\frac{\partial \log L}{\partial \beta_1} = 0$  は  $\frac{\partial \log L}{\partial q} = 0$  と同値で, こっちのほうが計算が楽.

## L04-Q2

## Quiz(因子変数に対するロジスティック回帰)

ロジスティック回帰で、説明変数が因子変数 1 個である場合

$\text{logit}(q) = \beta_1 + \beta_2 d$ ,  $d = 0, 1$  について、データ  $\{y_i, N_i, d_i\}$  から  $\beta_1, \beta_2$  を最尤推定しよう。

ここで、 $y^{(a)} = \sum_{d_i=a} y_i$ ,  $N^{(a)} = \sum_{d_i=a} N_i$  などとおくと考えやすいかも。

## L04-Q3

## Quiz(交互作用のあるロジスティック回帰)

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, ロジットリンク関数, 交互作用を含む線形予測子  $\lambda_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + \beta_3 d_i + \beta_4 x_i d_i$  でロジスティック回帰を行う.  $N_i = 8$  で一定. 最大化すべき対数尤度を,  $\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4$  の関数として具体的に書こう. また芯減ります.

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