MCMC для dummies

Винни-Пух

18 февраля 2017 г.

Предисловие

План:

1. Энтропия/Джини

Распределения максимизирующие энтропию? что-то про ROC кривые до кучи?

2. Одиноко стоящий дуб

Типичное заданичие: Вырастить дерево согласно такому-то критерию. Сюда борьбу с NA. Сюда же регуляризацию? Или отдельно?

3. Логит-модель

Логистическое распределение? Перевод y=0/1 в y=-1/1. Максимум правдоподобия в минимум штрафа? Предельные эффекты?

4. Мини-мими-лес

Типичное: Два-три дерева. По ним построить прогноз/оценить важность переменных. Что еще?

5. Регуляризация.

Общая идея. Парадокс James-Stein. Для среднего, для регрессии, для дерева. L1 и L2.

6. Про кросс-валидацию?

Как это делать руками? Какие тут теоретические задачи?

Упр: Дано одно-два-три дерева. И 5 наблюдений. Посчитать кросс-валидационную ошибку.

Упр: На наборе данных в 5 наблюдений подобрать параметр жесткости с помощью кросс-валидации.

7. Несколько практических упражнений.

Упр: сделайте с дефолтными параметрами и ответьте на все подробности про алгоритм тут решения в python/R.

Упр: Нарисуйте дерево номер 5.

Из теории:

- определения
- табличка с параметрами xgboost, rforest
- несколько практик подбора параметров

```
library("knitr") # грамотное программирование
library("tikzDevice") # сохранение графиков в формате tikz
library("tidyverse") # Хэдли на нашей стороне
library("xtable")
theme_set(theme_bw()) # чёрно-белая тема для графиков
```

Глава 1

Неразобранные :)

1.1. Марковские цепи

1.1 Шахматный конь начинает в клетке A1. Каждый свой ход он выбирает равновероятно из возможных. Какова вероятность того, что через много-много ходов он окажется в клетке H8? Сколько в среднем длится путь от клетки A1 до клетки A1?

1.2. Ручные задачи

1.2 Случайные величины X_i независимы и одинаково распределены с табличкой

$$\begin{array}{c|cccc} X & 1 & 2 & 6 \\ \hline \mathbb{P}() & \beta & 2\beta & 1 - 3\beta \end{array}$$

Известно, что $X_1=1,\,X_2=2,\,X_3=2,\,X_4=4.$

- 1. Найдите оценку $\hat{\beta}$ методом моментов
- 2. Найдите оценку $\hat{\beta}$ методом максимального правдоподобия
- 3. Предположим, что β равномерно на отрезке [0;1/3]. Найдите апостериорную условную функцию плотности β с учётом полученных наблюдений. С какой функцией она совпадает?
- 4. Предположим, что β имеет функцию плотности f(t)=18t на отрезке [0;1/3]. Найдите апостериорную функцию плотности β .
- 5. Решите данную задачу с помощью STAN.

1.3. Гиббс

1.4. Метрополис-Гастингс

- **1.3** Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для биномиального распределения Bin(n,p) из равновероятного на множестве $\{0,1,2,\ldots,n\}$
- 1.4 Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для биномиального распределения Bin(n,p) из симметричного случайного блуждания на $\mathbb Z$
- **1.5** Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для геометрического распределения Geom(p) из симметричного случайного блуждания на $\mathbb Z$
- 1.6 Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для пуассоновского распределения $Pois(\lambda)$ из симметричного случайного блуждания на $\mathbb Z$

- 1.7 Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для функции плотности $\pi(x) \sim \exp(-x^2)(3+x^2+\cos x)$ из нормального N(0,1). Из нормального $N(0,\sigma^2)$
- 1.8 Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для функции плотности $\pi(x)\sim \exp(-x^2)(3+x^2+\cos x)$ из случайного блуждания $X_{t+1}=X_t+\varepsilon_t$, где $\varepsilon_t\sim N(0,1)$. Вариант с $N(0,\sigma^2)$
- **1.9** Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для стандартного нормального распределения N(0,1) из случайного блуждания $X_{t+1} = X_t + \varepsilon_t$, где $\varepsilon_t \sim U[-1,1]$
- 1.10 Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для двумерного нормального распределения $N(0,A),\,A=\left(egin{array}{cc} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{array}
 ight)$ из случайного блуждания $X_{t+1,i}=X_{t,i}+arepsilon_{t,i}$, где $arepsilon_{t,i}\sim U[-1,1].$
- 1.11 Используя алгоритм Метрополиса-Хастингса сгенерите выборку для двумерного распределения с функцией плотности $p(x,y)=\exp(-4x^2-6y^2+2x-y+xy), x>0, y>0$ из случайного блуждания $X_{t+1,i}=X_{t,i}+\varepsilon_{t,i}$, где $\varepsilon_{t,i}\sim U[-1,1].$

1.5. Регуляризация

1.12 Рассмотрим модель

$$y = X\beta + u,$$

где u_i независимы и $\mathcal{N}(0; \sigma^2)$.

Метод гребневой регрессии предполагает минимизацию функции

$$Q(\beta) = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2 + \lambda \sum_{j=1}^{k} \beta_j^2.$$

Рассмотрим байесовский подход к регрессии. Предположим, что априорное распределение имеет вид $\sigma^2 \sim InvGamma(a,b), \beta_i | \sigma^2 \sim \mathcal{N}(0;c).$

При каких a,b и c апостериорная мода $\hat{\beta}_{MAP}$ совпадёт с $\hat{\beta}_{Ridge}$?

1.13 Рассмотрим модель

$$y = X\beta + u$$
,

где u_i независимы и $\mathcal{N}(0; \sigma^2)$.

Метод LASSO предполагает минимизацию функции

$$Q(\beta) = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2 + \lambda \sum_{j=1}^{k} |\beta_j|.$$

Рассмотрим байесовский подход к регрессии. Предположим, что априорное распределение имеет вид $\sigma^2 \sim InvGamma(a,b)$, $\beta_i | \sigma^2 \sim DoubleExp(c)$.

При каких a,b и c апостериорная мода $\hat{\beta}_{MAP}$ совпадёт с $\hat{\beta}_{LASSO}$?

1.14 Храбрый Охотник ловит Покемонов в случайном порядке. Вес i-го пойманного Покемона, y_i , имеет нормальное распределение $\mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$. Параметры μ и σ неизвестны.

Храбрый охотник хочет оценить μ по формуле $\hat{\mu} = c \sum_{i=1}^{n} y_i$.

- 1. При каком c величина $\mathbb{E}((\hat{\mu}-\mu)^2)$ будет минимальна?
- 2. Возможно ли использовать на практике данное c?

Глава 2

Решения и ответы к избранным задачам

1.1.

1.2.

1.3.

1.4.

1.5.

1.6.

1.7.

1.8.

1.9.

1.10.

1.11.

1.12.

1.13.

1.14. $c=\frac{1}{n+\mu^2/\sigma^2}$, нет, так как μ и σ^2 неизвестны.

Список обозначений

Оглавление

1	Неразобранные :)		
	1.1	Марковские цепи	5
	1.2	Ручные задачи	5
	1.3	Гиббс	5
	1.4	Метрополис-Гастингс	5
	1.5	Регуляризация	6
2	Реш	іения и ответы к избранным задачам	7