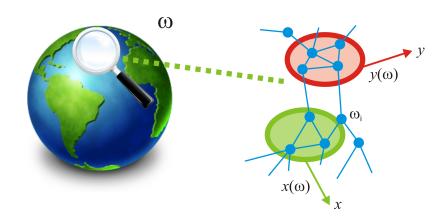


Zadanie estymacji

Szymon Zaręba

Wartości opisujące rzeczywistość



Danych jest N niezależnych realizacji $\mathcal{D} = \{\mathbf{x}_1 \dots \mathbf{x}_N\}$ wektora losowego \mathbf{x} o rozkładzie $p(\mathbf{x}|\theta)$. Funkcja wiarygodności:

$$p(\mathcal{D}|\theta) = p(\mathbf{x}_1|\theta)p(\mathbf{x}_2|\theta)\cdots = \prod_{n=1}^{N} p(\mathbf{x}_n|\theta)$$

Zlogarytmowana funkcja wiarygodnosci:

$$\ln p(\mathcal{D}|\theta) = \sum_{n=1}^{N} \ln p(\mathbf{x}_n|\theta)$$

Estymatorem największej wiarygodności nazywamy θ_{ML} :

$$\theta_{ML} = \underset{\theta}{\operatorname{argmax}} p(\mathcal{D}|\theta) = \underset{\theta}{\operatorname{argmax}} \ln p(\mathcal{D}|\theta)$$

- 1. Wyznaczyć funkcję wiarygodności
- 2. Wyznaczyć zlogarytmowaną funkcję wiarygodności
- Wyznaczyć gradient zlogarytmowanej funkcji wiarygodności
- 4. Wyznaczyć ekstremum

1. Wyznaczyć funkcję wiarygodności

1. Wyznaczyć funkcję wiarygodności

$$p(\mathcal{D}|\theta) = \prod_{n=1}^{N} p(\mathbf{x}_n|\theta) = \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}$$

1. Wyznaczyć funkcję wiarygodności

$$p(\mathcal{D}|\theta) = \prod_{n=1}^{N} p(\mathbf{x}_n|\theta) = \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}$$

2. Wyznaczyć zlogarytmowaną funkcję wiarygodności

1. Wyznaczyć funkcję wiarygodności

$$p(\mathcal{D}|\theta) = \prod_{n=1}^{N} p(\mathbf{x}_n|\theta) = \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}$$

2. Wyznaczyć zlogarytmowaną funkcję wiarygodności

$$\ln p(\mathcal{D}|\theta) = \sum_{n=1}^{N} x_n \ln \theta + (1 - x_n) \ln(1 - \theta)$$

1. Wyznaczyć funkcję wiarygodności

$$p(\mathcal{D}|\theta) = \prod_{n=1}^{N} p(\mathbf{x}_n|\theta) = \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}$$

2. Wyznaczyć zlogarytmowaną funkcję wiarygodności

$$\ln p(\mathcal{D}|\theta) = \sum_{n=1}^{N} x_n \ln \theta + (1 - x_n) \ln(1 - \theta)$$

 Wyznaczyć gradient zlogarytmowanej funkcji wiarygodności

1. Wyznaczyć funkcję wiarygodności

$$p(\mathcal{D}|\theta) = \prod_{n=1}^{N} p(\mathbf{x}_n|\theta) = \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}$$

2. Wyznaczyć zlogarytmowaną funkcję wiarygodności

$$\ln p(\mathcal{D}|\theta) = \sum_{n=1}^{N} x_n \ln \theta + (1 - x_n) \ln(1 - \theta)$$

3. Wyznaczyć gradient zlogarytmowanej funkcji wiarygodności

$$\frac{\partial \ln p(\mathcal{D}|\theta)}{\partial \theta} = \sum_{n=1}^{N} \frac{x_n}{\theta} - \frac{1 - x_n}{1 - \theta}$$

1. Wyznaczyć funkcję wiarygodności

$$p(\mathcal{D}|\theta) = \prod_{n=1}^{N} p(\mathbf{x}_n|\theta) = \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}$$

2. Wyznaczyć zlogarytmowaną funkcję wiarygodności

$$\ln p(\mathcal{D}|\theta) = \sum_{n=1}^{N} x_n \ln \theta + (1 - x_n) \ln(1 - \theta)$$

3. Wyznaczyć gradient zlogarytmowanej funkcji wiarygodności

$$\frac{\partial \ln p(\mathcal{D}|\theta)}{\partial \theta} = \sum_{n=1}^{N} \frac{x_n}{\theta} - \frac{1 - x_n}{1 - \theta}$$

4. Wyznaczyć ekstremum

Danych jest N niezależnych realizacji $\mathcal{D}=\{\mathbf{x}_1\dots\mathbf{x}_N\}$ wektora losowego \mathbf{x} o rozkładzie $p(\mathbf{x}|\theta)$ oraz rozkład *a priori* $p(\theta)$ parametru θ .

Estymatorem maksymalnego a posteriori (MAP) nazywamy θ_{MAP} maksymalizujący rozkład a posteriori:

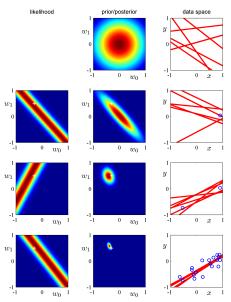
$$\theta_{MAP} = \operatorname*{argmax}_{\theta} p(\theta|\mathcal{D})$$

Jednocześnie korzystając ze wzoru Bayesa:

$$p(\theta|\mathcal{D}) = \frac{p(\mathcal{D}|\theta)p(\theta)}{p(\mathcal{D})} = \frac{p(\theta) \prod_{n=1}^{N} p(x_n|\theta)}{p(\mathcal{D})}$$

Wtedy:

$$\theta_{MAP} = \underset{\theta}{\operatorname{argmax}} \frac{p(\mathcal{D}|\theta)p(\theta)}{p(\mathcal{D})} = \underset{\theta}{\operatorname{argmax}} p(\mathcal{D}|\theta)p(\theta)$$



- 1. Wyznaczyć rozkład a posteriori
- 2. Wyznaczyć zlogarytmowany rozkład a posteriori
- Wyznaczyć gradient zlogarytmowanego rozkładu a posteriori
- 4. Wyznaczyć ekstremum

1. Wyznaczyć rozkład a posteriori:

1. Wyznaczyć rozkład a posteriori:

$$p(\theta|\mathcal{D}) = \frac{C\theta^{a-1}(1-\theta)^{b-1} \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}}{p(\mathcal{D})}$$

1. Wyznaczyć rozkład a posteriori:

$$p(\theta|\mathcal{D}) = \frac{C\theta^{a-1}(1-\theta)^{b-1} \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}}{p(\mathcal{D})}$$

2. Wyznaczyć zlogarytmowany rozkład a posteriori

1. Wyznaczyć rozkład a posteriori:

$$p(\theta|\mathcal{D}) = \frac{C\theta^{a-1}(1-\theta)^{b-1} \prod_{n=1}^{N} \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}}{p(\mathcal{D})}$$

2. Wyznaczyć zlogarytmowany rozkład a posteriori

$$\ln p(\theta|\mathcal{D}) = \ln C$$

$$+ (a-1) \ln \theta + (b-1) \ln(1-\theta)$$

$$+ \sum_{n=1}^{N} x_n \ln \theta + (1-x_n) \ln(1-\theta)$$

$$- \ln p(\mathcal{D})$$

Wyznaczyć gradient zlogarytmowanego rozkładu a posteriori

 Wyznaczyć gradient zlogarytmowanego rozkładu a posteriori

$$\frac{\partial \ln p(\theta|\mathcal{D})}{\partial \theta} = \frac{a-1}{\theta} - \frac{b-1}{1-\theta} + \sum_{n=1}^{N} \frac{x_n}{\theta} - \frac{1-x_n}{1-\theta}$$

3. Wyznaczyć gradient zlogarytmowanego rozkładu a posteriori

$$\frac{\partial \ln p(\theta|\mathcal{D})}{\partial \theta} = \frac{a-1}{\theta} - \frac{b-1}{1-\theta} + \sum_{n=1}^{N} \frac{x_n}{\theta} - \frac{1-x_n}{1-\theta}$$

4. Wyznaczyć ekstremum