

Beispiel 1 (Gleichverteilung)

Wir haben die folgenden 10 unabhängigen Realisationen einer Gleichverteilung auf dem Intervall $[0, \theta]$ gegeben:

0.6 5.5 0.9 4.5 6.6 2.0 3.3 5.0 3.5 3.1

Schätze mit Hilfe der Momentenmethode den Wert von θ .

Fahrplan für die Momentenmethode

- 1 Gegeben seien X_1, \dots, X_n unabhängig und identisch verteilte Zufallsvariablen.

Fahrplan für die Momentenmethode

- ① Gegeben seien X_1, \dots, X_n unabhängig und identisch verteilte Zufallsvariablen.
- ② Wir kennen die Verteilung, aber ein oder mehrere Parameter sind unbekannt. Diese wollen wir schätzen.

Fahrplan für die Momentenmethode

- ① Gegeben seien X_1, \dots, X_n unabhängig und identisch verteilte Zufallsvariablen.
- ② Wir kennen die Verteilung, aber ein oder mehrere Parameter sind unbekannt. Diese wollen wir schätzen.
- ③ Wir bestimmen die ersten k theoretischen Momente $\mathbb{E}(X^k)$ der Verteilung und ermitteln einen Zusammenhang zu den gesuchten Parametern.

Fahrplan für die Momentenmethode

- ① Gegeben seien X_1, \dots, X_n unabhängig und identisch verteilte Zufallsvariablen.
- ② Wir kennen die Verteilung, aber ein oder mehrere Parameter sind unbekannt. Diese wollen wir schätzen.
- ③ Wir bestimmen die ersten k theoretischen Momente $\mathbb{E}(X^k)$ der Verteilung und ermitteln einen Zusammenhang zu den gesuchten Parametern.
- ④ Wir ersetzen die theoretischen Momente $\mathbb{E}(X^k)$ durch die empirischen Momente $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$ und lösen nach den gesuchten Parametern auf.

Fahrplan für die Momentenmethode

- 1 Gegeben seien X_1, \dots, X_n unabhängig und identisch verteilte Zufallsvariablen.
- 2 Wir kennen die Verteilung, aber ein oder mehrere Parameter sind unbekannt. Diese wollen wir schätzen.
- 3 Wir bestimmen die ersten k theoretischen Momente $\mathbb{E}(X^k)$ der Verteilung und ermitteln einen Zusammenhang zu den gesuchten Parametern.
- 4 Wir ersetzen die theoretischen Momente $\mathbb{E}(X^k)$ durch die empirischen Momente $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$ und lösen nach den gesuchten Parametern auf.
- 5 Wir erhalten einen Ausdruck, der die gesuchten Parameter durch die empirischen Momente erklärt. Diesen nennen wir Momentenschätzer.

- 1 X_1, \dots, X_n iid gleichverteilt auf dem Intervall $[0, \theta]$

- ① X_1, \dots, X_n iid gleichverteilt auf dem Intervall $[0, \theta]$
- ② wir wollen θ schätzen

- ① X_1, \dots, X_n iid gleichverteilt auf dem Intervall $[0, \theta]$
- ② wir wollen θ schätzen
- ③ erstes theoretisches Moment ($k = 1$):

$$\mathbb{E}(X) = \frac{\theta}{2}$$

$$\Longleftrightarrow \theta = 2 \cdot \mathbb{E}(X)$$

- ① X_1, \dots, X_n iid gleichverteilt auf dem Intervall $[0, \theta]$
- ② wir wollen θ schätzen
- ③ erstes theoretisches Moment ($k = 1$):

$$\mathbb{E}(X) = \frac{\theta}{2}$$

$$\iff \theta = 2 \cdot \mathbb{E}(X)$$

- ④ erstes empirisches Moment ($k = 1$):

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

- ① X_1, \dots, X_n iid gleichverteilt auf dem Intervall $[0, \theta]$
- ② wir wollen θ schätzen
- ③ erstes theoretisches Moment ($k = 1$):

$$\mathbb{E}(X) = \frac{\theta}{2}$$
$$\iff \theta = 2 \cdot \mathbb{E}(X)$$

- ④ erstes empirisches Moment ($k = 1$):

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

- ⑤ theoretisches durch empirisches Moment ersetzen:

$$\hat{\theta}_{MM} = 2 \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = 2 \cdot \bar{X}$$

Beispiel 1 (Gleichverteilung)

Wir haben die folgenden 10 unabhängigen Realisationen einer Gleichverteilung auf dem Intervall $[0, \theta]$ gegeben:

0.6 5.5 0.9 4.5 6.6 2.0 3.3 5.0 3.5 3.1

Schätze mit Hilfe der Momentenmethode den Wert von θ .

Beispiel 1 (Gleichverteilung)

Wir haben die folgenden 10 unabhängigen Realisationen einer Gleichverteilung auf dem Intervall $[0, \theta]$ gegeben:

0.6 5.5 0.9 4.5 6.6 2.0 3.3 5.0 3.5 3.1

Schätze mit Hilfe der Momentenmethode den Wert von θ .

$$\hat{\theta}_{MM} = 2 \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = 2 \cdot 3.5 = 7$$

Beispiel 2 (Poisson Verteilung)

Gegeben seien $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} Poi(\lambda)$. Bestimme den Momentenschätzer $\hat{\lambda}_{MM}$ für den Parameter λ .

Beispiel 2 (Poisson Verteilung)

Gegeben seien $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} Poi(\lambda)$. Bestimme den Momentenschätzer $\hat{\lambda}_{MM}$ für den Parameter λ .

Wir wissen bereits:

$$\hat{\lambda}_{ML} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$$

Beispiel 2 (Poisson Verteilung)

Gegeben seien $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Poi}(\lambda)$. Bestimme den Momentenschätzer $\hat{\lambda}_{MM}$ für den Parameter λ .

Wir wissen bereits:

$$\hat{\lambda}_{ML} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$$

Aber was ist mit $\hat{\lambda}_{MM}$?

1 $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Poi}(\lambda)$

- 1 $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Poi}(\lambda)$
- 2 wir wollen λ schätzen

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Poi}(\lambda)$
- ② wir wollen λ schätzen
- ③ erstes theoretisches Moment ($k = 1$):

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Poi}(\lambda)$
- ② wir wollen λ schätzen
- ③ erstes theoretisches Moment ($k = 1$):
 - $\mathbb{E}(X) = \lambda$

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} Poi(\lambda)$
- ② wir wollen λ schätzen
- ③ erstes theoretisches Moment ($k = 1$):
 - $\mathbb{E}(X) = \lambda$
- ④ erstes empirisches Moment ($k = 1$):

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} Poi(\lambda)$
- ② wir wollen λ schätzen
- ③ erstes theoretisches Moment ($k = 1$):
 - $\mathbb{E}(X) = \lambda$
- ④ erstes empirisches Moment ($k = 1$):
 - $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Poi}(\lambda)$
- ② wir wollen λ schätzen
- ③ erstes theoretisches Moment ($k = 1$):
 - $\mathbb{E}(X) = \lambda$
- ④ erstes empirisches Moment ($k = 1$):
 - $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$
- ⑤ theoretisches durch empirisches Moment ersetzen:

$$\hat{\lambda}_{MM} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

Beispiel 2 (Poisson Verteilung)

Gegeben seien $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Poi}(\lambda)$. Bestimme den Momentenschätzer $\hat{\lambda}_{MM}$ für den Parameter λ .

$$\hat{\lambda}_{ML} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$$

$$\hat{\lambda}_{MM} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$$

Beispiel 3 (Normalverteilung)

Seien $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$. Bestimme die Momentenschätzer $\hat{\mu}_{MM}$ und $\hat{\sigma}^2_{MM}$.

① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ② wir wollen μ und σ^2 schätzen

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ② wir wollen μ und σ^2 schätzen
- ③ erstes und zweites theoretisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ② wir wollen μ und σ^2 schätzen
- ③ erstes und zweites theoretisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):
 - $\mathbb{E}(X) = \mu$

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ② wir wollen μ und σ^2 schätzen
- ③ erstes und zweites theoretisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):
 - $\mathbb{E}(X) = \mu$
 - $\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ② wir wollen μ und σ^2 schätzen
- ③ erstes und zweites theoretisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):
 - $\mathbb{E}(X) = \mu$
 - $\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$
 $\iff \mathbb{E}(X^2) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{E}(X)^2 = \sigma^2 + \mu^2$

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ② wir wollen μ und σ^2 schätzen
- ③ erstes und zweites theoretisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):
 - $\mathbb{E}(X) = \mu$
 - $\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$
 $\iff \mathbb{E}(X^2) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{E}(X)^2 = \sigma^2 + \mu^2$
- ④ erstes und zweites empirisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ② wir wollen μ und σ^2 schätzen
- ③ erstes und zweites theoretisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):
 - $\mathbb{E}(X) = \mu$
 - $\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$
 $\iff \mathbb{E}(X^2) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{E}(X)^2 = \sigma^2 + \mu^2$
- ④ erstes und zweites empirisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):
 - $k = 1: \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, k = 2: \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$

- ① $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ② wir wollen μ und σ^2 schätzen
- ③ erstes und zweites theoretisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):
 - $\mathbb{E}(X) = \mu$
 - $\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$
 $\iff \mathbb{E}(X^2) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{E}(X)^2 = \sigma^2 + \mu^2$
- ④ erstes und zweites empirisches Moment ($k = 1$ und $k = 2$):
 - $k = 1: \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, k = 2: \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$
- ⑤ theoretisches durch empirisches Moment ersetzen:

$$\hat{\mu}_{MM} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\hat{\sigma}^2_{MM} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right)^2$$

Beispiel 3 (Normalverteilung)

Seien $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$. Bestimme die Momentenschätzer $\hat{\mu}_{MM}$ und $\hat{\sigma}^2_{MM}$.

$$\hat{\mu}_{MM} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\hat{\sigma}^2_{MM} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right)^2$$