
Vorbesprechung:
2013

Aufgabe 1

(a) $P(\text{genau 200 Unfälle}) =$

```
> dpois(x=200, lambda=200)
```

```
[1] 0.02819773
```

(b) $P(\text{höchstens 210 Unfälle}) =$

```
> ppois(q=210, lambda=200)
```

```
[1] 0.772708
```

(c) $P(\text{zwischen 190 und 210 Unfälle}) =$

```
> ppois(q=210, lambda=200) - ppois(q=189, lambda=200)
```

```
[1] 0.5422097
```

Aufgabe 2

Da $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ mit $\lambda = 2$ gilt: $P(X = x) = \exp(-2) \frac{2^x}{x!}$

(a) $P(X = 0) = \exp(-2) \frac{2^0}{0!} = \exp(-2) \frac{1}{1} \approx 0.135$

(b)

$$\begin{aligned} P(X \leq 3) &= P(X = 0) + P(X = 1) + P(X = 2) + P(X = 3) \\ &= 0.135 + 0.271 + 0.271 + 0.180 \\ &\approx 0.857 \end{aligned}$$

(c) $P(X > 3) = 1 - P(X \leq 3) = 1 - 0.857 \approx 0.143$

(d) Nach Kapitel 3.7.2 folgt: $Y \sim \text{Poisson}(6 \cdot \lambda) = \text{Poisson}(12)$

Aufgabe 3

Es gilt: $X_1 \sim \text{Bin}(n_1, \pi)$ und $X_2 \sim \text{Bin}(n_2, \pi)$; X_1 und X_2 sind unabhängig.

(a) Da X_1 und X_2 unabhängig sind, gilt:

$$P(X_1 = x_1 \cap X_2 = x_2) = P(X_1 = x_1) \cdot P(X_2 = x_2),$$

wobei $P(X_1 = x_1) = \binom{n_1}{x_1} \pi^{x_1} (1 - \pi)^{n_1 - x_1}$ und $P(X_2 = x_2) = \binom{n_2}{x_2} \pi^{x_2} (1 - \pi)^{n_2 - x_2}$.

(b)

$$\begin{aligned} \log(P(X_1 = x_1 \cap X_2 = x_2)) &= \log(P(X_1 = x_1) \cdot P(X_2 = x_2)) \\ &= \log(P(X_1 = x_1)) + \log(P(X_2 = x_2)) \\ &= \log\left(\binom{n_1}{x_1} (1 - \pi)^{n_1 - x_1}\right) + \log\left(\binom{n_2}{x_2} \pi^{x_2} (1 - \pi)^{n_2 - x_2}\right) \\ &= \log\left(\binom{n_1}{x_1}\right) + x_1 \cdot \log(\pi) + (n_1 - x_1) \cdot \log(1 - \pi) \\ &\quad + \log\left(\binom{n_2}{x_2}\right) + x_2 \cdot \log(\pi) + (n_2 - x_2) \cdot \log(1 - \pi). \end{aligned}$$

(c)

$$\begin{aligned} &\frac{d}{d\pi} \left\{ \log\left(\binom{n_1}{x_1}\right) + x_1 \cdot \log(\pi) + (n_1 - x_1) \cdot \log(1 - \pi) \right. \\ &\quad \left. + \log\left(\binom{n_2}{x_2}\right) + x_2 \cdot \log(\pi) + (n_2 - x_2) \cdot \log(1 - \pi) \right\} \\ &= \frac{x_1}{\pi} - (n_1 - x_1) \cdot \frac{1}{1 - \pi} + \frac{x_2}{\pi} - (n_2 - x_2) \cdot \frac{1}{1 - \pi} \\ &= \frac{x_1 + x_2}{\pi} - \frac{((n_1 + n_2) - (x_1 + x_2))}{1 - \pi}. \end{aligned}$$

Wenn wir diesen Ausdruck gleich Null setzen und nach π auflösen, erhalten wir:

$$\pi = \frac{x_1 + x_2}{n_1 + n_2}.$$

Das Ergebnis ist also identisch mit dem Ergebnis, das wir erhalten hätten, wenn eine Person $30 + 50 = 80$ Lose gezogen hätte und dabei $2 + 4 = 6$ Gewinne gezogen hätte (da $X_1 + X_2 \sim \text{Bin}(n_1 + n_2, \pi)$).

Das hier gesehene Prinzip, einen Parameter zu schätzen, indem man mehrere unabhängige Beobachtungen kombiniert, ist die mit Abstand häufigste Schätzmethode in der Statistik.

Aufgabe 4

(a)

$$P(X = 2) = \binom{10}{2} 0.3^2 0.7^8 = 0.23$$

$$P(X \leq 2) = P(X = 0) + P(X = 1) + P(X = 2) = 0.7^{10} + \binom{10}{1} 0.3^1 0.7^9 + \binom{10}{2} 0.3^2 0.7^8 = 0.38$$

(b) 1. Modell: X ist die Anzahl erfolgreich behandelter Patienten, $X \sim \text{Bin}(10, \pi)$.

2. Die Nullhypothese ist $H_0 : \pi = 0.3$, die Alternative ist $H_A : \pi > 0.3$.

3. Die Teststatistik ist $T : P(T = t | H_0) = \binom{10}{t} 0.3^t 0.7^{10-t}$

4. Das Signifikanzniveau ist $\alpha = 0.05$.

5. Verwerfungsbereich:

	$t = 5$	$t = 6$	$t = 7$	$t = 8$	$t = 9$	$t = 10$
$P(T \geq t)$	0.1503	0.0473	0.0106	0.0016	0.0001	5.9×10^{-6}

Daher ist der Verwerfungsbereich $K = \{6, 7, 8, 9, 10\}$.

6. Testentscheid: Da $4 \notin K$ wird H_0 nicht verworfen. Eine erhöhte Wirksamkeit des neuen Medikaments kann nicht nachgewiesen werden.

(c) Die Macht eines Tests ist die Wahrscheinlichkeit, dass die Nullhypothese verworfen wird, wenn die Alternative stimmt: $P(T \in K | H_A)$. (Alternativ: Macht = $1 - P(\text{Fehler 2. Art}) = 1 - P(T \notin K | H_A)$)

Im konkreten Fall:

$$\text{Macht} = \binom{10}{6} 0.6^6 0.4^4 + \binom{10}{7} 0.6^7 0.4^3 + \binom{10}{8} 0.6^8 0.4^2 + \binom{10}{9} 0.6^9 0.4 + 0.6^{10} = 0.6331.$$

Aufgabe 5

1. **Modell:** X : Anzahl defekter Reagenzgläser in einer Stichprobe aus 50 Reagenzgläsern.
 $X \sim \text{Bin}(50, \pi)$.

2. **Nullhypothese:** $H_0 : \pi = 0.1$

Alternative: $H_A : \pi < 0.1$

3. **Teststatistik:** T : Anzahl defekter Reagenzgläser in einer Stichprobe aus 50 Reagenzgläsern.

Verteilung der Teststatistik unter H_0 : $T \sim \text{Bin}(50, 0.1)$

4. **Signifikanzniveau:** $\alpha = 0.05$

5. Verwerfungsbereich: Falls H_0 stimmt, gilt:

$$P(T = 0) = 0.0052$$

$$P(T \leq 0) = 0.0052$$

$$P(T = 1) = 0.0286$$

$$P(T \leq 1) = 0.0338$$

$$P(T = 2) = 0.0779$$

$$P(T \leq 2) = 0.1117$$

Der Verwerfungsbereich K für ein Signifikanzniveau von 5% ist also gegeben durch $K = \{0, 1\}$.

6. Testentscheid: Der beobachtete Wert der Teststatistik ist $t = 3$. Der beobachtete Wert der Teststatistik ($t = 3$) liegt nicht im Verwerfungsbereich der Teststatistik ($K = \{0, 1\}$). Die Nullhypothese kann daher auf dem 5% Signifikanzniveau nicht verworfen werden. Es kann also durchaus sein, dass der Anteil minderwertiger Gläser in der ganzen Lieferung 10% ist. Der Hersteller sollte also seine Lieferung nicht losschicken, sondern genauer untersuchen.

Aufgabe 6

(a) Wir müssen $P[X \leq 1]$ berechnen im Falle von $\pi = 0.075$.

```
> pbinom(1,50,0.075)
```

```
[1] 0.1025006
```

Wenn die Lieferung also nur 7.5% defekte Gläser enthält, so können wir dies mit unserem Test (mit 50 Proben) nur in ca. 10% der Fälle nachweisen!

(b) Mit `pbinom(0:50, 150, 0.1)` sehen wir, dass der Verwerfungsbereich $K = \{T \leq 8\}$ ist. Wir erhalten

```
> pbinom(8,150,0.075)
```

```
[1] 0.2000952
```

Dank der grösseren Stichprobe ist auch die Macht grösser geworden.