

Rechnernutzung in der Physik

Institut für Experimentelle Teilchenphysik
Institut für Theoretische Teilchenphysik
Interfakultatives Institut für Anwendungen in der Informatik

Prof. Dr. U. Husemann, Dr. V. Shtabovenko

Dr. A. Mildenerger, Dr. Th. Chwalek

<http://comp.physik.kit.edu>

WS2019/20 – Blatt 09

Prog. bis Di., 28.01.2020

Übungen zur Likelihood-Methode

Auf diesem Übungsblatt werden Grundlagen zur Likelihood-Methode am Beispiel der in der Praxis häufig auftretenden Poisson-Verteilung studiert sowie eine Parameteranpassung mit Störparametern durchgeführt.

Aufgabe 17: Poisson-Likelihood *

Die Datei `Poisson.dat` enthält neun Zahlen, die dem Ergebnis der Messung eines Poisson-Prozesses entsprechen, also z. B. die Anzahlen der Klicks eines Geiger-Müller-Zählrohrs in aufeinanderfolgenden, gleich langen Zeitintervallen. In dieser Aufgabe sollen die Veränderungen der negativen Log-Likelihood-Funktion studiert werden, die sich ergeben, wenn nacheinander zunächst das erste und dann alle weiteren Ergebnisse berücksichtigt werden.

Die Vorlagen `basicDistributions.C` bzw. `nLLPoisson.py` enthalten Implementierungen der Poisson-Verteilung. Schreiben Sie ausgehend davon eine Funktion zur Berechnung der negativen Log-Likelihood-Funktion der Poisson-Verteilung,

$$-\ln L(\lambda | \vec{x}) = -\sum_{i=1}^n \log(P(x_i; \lambda)) .$$

Stellen Sie $-\ln L(\lambda | \vec{x})$ für $n = 1, \dots, 9$ grafisch als Funktion des Parameters λ dar.

Hinweis: Es empfiehlt sich, eine allgemeine Funktion `negLogL(λ , P, \vec{x})` zu schreiben, die aus der Verteilungsdichte $P(x; \lambda)$ die negative log-Likelihood-Funktion berechnet. Vergleichen Sie mit dem Beispiel aus der Vorlesung im Script `nL_poisson.py`.

Bestimmen Sie das Minimum der negativen Log-Likelihood-Funktion für den letzten Fall, bei dem alle Messwerte berücksichtigt werden. Sie können dazu einfach die Position des Minimums der für die grafische Ausgabe genutzten Log-Likelihood-Werte bestimmen. Den Index des Minimums eines Arrays erhalten Sie in `python` mit `np.argmax()`; in `ROOT` können Sie `TF1::GetMinimumX()` nutzen.

Vergleichen Sie Ihr Ergebnis mit der “klassischen” Lösung, dem Mittelwert aller Eingabewerte.

Aufgabe 18: Profile Likelihood *

Wenn nur wenige Beobachtungen einer Größe vorhanden sind, ist eine Anpassung an eine Histogrammdarstellung nicht möglich, und man führt daher eine Parameteranpassung mit der Likelihood-Methode durch. Bei Experimenten treten häufig Störparameter auf, die für das physikalische Ergebnis irrelevant sind, aber dessen Unsicherheit beeinflussen. Die Berechnung und Analyse der Profile-Likelihood für den jeweils interessierenden physikalischen Parameter ist eine einfache Möglichkeit, die durch Störparameter verursachten Unsicherheiten zu berücksichtigen. In der Datei `tau_mu.dat` finden Sie 150 Werte gemessener Lebensdauern von Myonen, die im oder in der Nähe eines Myondetektors gestoppt wurden. Die Zeitdifferenz zwischen dem Nachweis des

einfallenden Myons und dem Eintreffen des Elektrons aus dem Zerfall ist die Messgröße. Bedingt durch das Messverfahren sind nur Zeiten zwischen $1.0 \mu\text{s}$ und $11.5 \mu\text{s}$ erfasst. Als Störgröße bei den Messungen tritt ein Untergrund aus Zufallskoinzidenzen von Signalen auf, die im Bereich von $\tau_{min}=1.0 \mu\text{s}$ bis $\tau_{max}=11.5 \mu\text{s}$ als flach verteilt angenommen werden können. Die Verteilung der gemessenen Lebensdauern in diesem Bereich ist also gegeben durch die Summe einer Exponentialverteilung, parametrisiert durch die Myonlebensdauer τ_μ , und einer Gleichverteilung mit einem relativen Anteil f_b an der Gesamtanzahl gemessener Zeitdifferenzen als Störparameter.

Aufgabe: Bestimmen Sie aus den Daten die Profile-Likelihood des Parameters τ_μ und stellen Sie sie grafisch dar. Geben Sie (durch Ablesen der Grafik) das 68 %-Konfidenzintervall für die aus den Messdaten bestimmte Myonlebensdauer an.

Hinweise zur Vorgehensweise:

Geben Sie zunächst die Form der Verteilungsdichte der Zeitdifferenzen an:

$$pdf(t) = (1 - f_b) C_n \exp(-t/\tau_\mu) + f_b/(t_{max} - t_{min})$$

Beachten Sie, dass die Verteilungsdichte auf Eins normiert sein muss - bestimmen Sie dazu die Normierungskonstante C_n für die Exponentialfunktion im Wertebereich der Messwerte.

Wenn Sie die Daten als Histogramm auftragen, können Sie die ungefähren Werte der Parameter τ_μ und f_b abschätzen. Der Untergrundanteil f_b ist klein (0 % bis 30 %), und die Myonlebensdauer beträgt $2.2 \mu\text{s}$.

Die Bestimmung der Profile-Likelihood für einen Parameter und einen Störparameter gelingt mit einfachsten Mitteln, Sie brauchen dafür keinen komplizierten Optimierungscode: Wählen Sie z. B. 200 Werte τ_i für die Lebensdauer τ_μ zwischen $1.5 \mu\text{s}$ und $2.9 \mu\text{s}$. Nutzen Sie zur Berechnung der negativen Log-Likelihood-Funktion $-\ln L(\tau, f_b | \vec{t})$ eine Funktion analog zu Aufg. 16. Minimieren Sie dann für jeden der Werte τ_i die negative Log-Likelihood-Funktion bzgl. des Parameters f_b , indem Sie z. B. 200 Untergrundwerte $f_j^{(i)}$ zwischen 0. und 0.3 wählen und das Minimum $f_{min}^{(i)}$ mit `np.argmax()` (python) bzw. `TF1::GetMinimumX()` (ROOT) bestimmen. So erhalten Sie die Werte der Profile-Likelihood $-\ln L_p = -\ln L(\tau_i, f_{min}^{(i)} | \vec{t})$, die Sie gegen die Werte τ_i grafisch auftragen können.

Hinweis: Mit dem Rechnernamen `fphctssh.physik.uni-karlsruhe.de` können Sie von überall aus mittels ssh/scp Programm per Netzwerk auf einen Poolrechner zugreifen.
