

Statistische Methoden der Datenanalyse

Markus Schumacher

Übung IV

Matthew Beckingham und Markus Warsinsky

20.5.2009

Computerübung

Aufgabe 23 *Zufallsgenerator für einen Teilchenzerfall*

In dieser Übung werden wir die Transformationsmethode anwenden, um Zufallszahlen \vec{x} zu erzeugen, die gemäß der Exponentialverteilung

$$f(x; \tau) = \frac{1}{\tau} \exp\left(-\frac{x}{\tau}\right) \quad (1)$$

verteilt sind. Die Variablen \vec{x} könnten beispielsweise die Zerfallszeiten eines Teilchens mit Lebensdauer τ repräsentieren.

Gehen Sie dazu wie folgt vor:

- (i) Erzeugen Sie gleichverteilte Zufallszahlen zwischen 0 und 1, indem Sie den in ROOT implementierten Zufallsgenerator `TRandom3`

```
TRandom3::Uniform(Double_t x1, Double_t x2)
```

benutzen.

- (ii) Benutzen Sie die Transformationsmethode, um die gleichverteilten Zufallszahlen \vec{r} in exponentiell verteilte Zufallszahlen umzuwandeln. Die Transformationsfunktion lautet

$$x(r) = -\tau \ln r. \quad (2)$$

- (iii) Füllen Sie die erzeugten Werte für \vec{x} und \vec{r} in Histogramme und ausserdem in einen ROOT-Tree. Ein Beispiel dafür, wie man Variablen in einen `TTree` einfüllt, ist im Makro `ExpGen_i.C` enthalten.
- (iv) Erzeugen Sie exponentiell verteilte Zufallsvariablen für ein festes τ ($0 \leq \tau \leq 5$) mit einem Stichprobenumfang von 100, aber lassen Sie niemanden sonst den benutzten Wert für τ wissen! In Aufgabe 25 sollten Sie Ihre erzeugte ROOT-Datei mit einem anderen Übungsteilnehmer tauschen, und versuchen herauszufinden, welchen Wert von τ der jeweils andere benutzt hat.

Aufgabe 24 *Erzeugung von $e^+e^- \rightarrow \mu^+\mu^-$ -Ereignissen mit der „Hit and Miss“-Methode*

In dieser Übung werden wir die „Hit and Miss“-Methode benutzen, um Vierervektoren von Myonen in $e^+e^- \rightarrow \mu^+\mu^-$ -Ereignissen zu simulieren. Der differentielle Wirkungsquerschnitt für solche Ereignisse ist gegeben durch

$$\frac{d\sigma}{d(\cos\theta)d\phi} \propto 1 + \alpha \cos\theta + \beta \cos^2\theta, \quad (3)$$

wobei die Winkel θ und ϕ nach Konvention diejenigen des μ^+ sind. Der Winkel θ wird bezüglich der z -Achse gemessen, der Winkel ϕ bezüglich der x -Achse.

Die zu berücksichtigenden Wahrscheinlichkeitsdichtefunktionen lauten also

$$f(x; \alpha, \beta) = \frac{1 + \alpha x + \beta x^2}{2 + \frac{2\beta}{3}}, \quad (4)$$

$$\text{und } f(y) = \frac{1}{2\pi}. \quad (5)$$

Gehen Sie wie folgt vor, um simulierte Streueignisse zu generieren (Ein Beispiel dafür findet sich im ROOT-Makro `EvGen_i.C`):

- (i) Stellen Sie zwei eindimensionale Funktionen vom Typ TF1 für $f(x; \alpha, \beta)$, mit $\alpha = 0.1$ und $\beta = 1.0$, und $f(\phi)$ bereit.
- (ii) Ermitteln Sie das Maximum von $f(x; \alpha, \beta)$, indem Sie die Methode von TF1

```
TF1::GetMaximum(Double_t xmin, Double_t xmax)
```

verwenden.

- (iii) Erzeugen Sie zwei gleichverteilte Zufallszahlen in den Intervallen $-1 \leq x_i \leq 1$ bzw. $0 \leq y_i \leq f_{max}$.
- (iv) Akzeptieren Sie ein Ereignis, falls $y_i < f(x_i; \alpha, \beta)$. Benutzen Sie dann den Wert x_i um:
- ein Histogramm mit den Werten von x_i zu füllen,
 - die Komponenten der Vierervektoren (E, p_x, p_y, p_z) jedes der beiden Myonen zu berechnen und diese in einen TTree zu füllen. Benutzen Sie die LEP Schwerpunktsenergie $E_{SP} = 91.2$ GeV, demnach hat jedes der beiden Myonen $E = 45.6$ GeV.
- Verwerfen Sie das Ereignis, falls $y_i > f(x_i; \alpha, \beta)$.
- (v) Wie groß ist die Effizienz dieses Monte-Carlo-Generators?
- (vi) Stellen Sie sicher, dass Sie die erzeugte ROOT-Datei mit 10,000 Ereignissen abspeichern. Sie wird möglicherweise in den kommenden Übungen noch benutzt werden.

Aufgabe 25 Maximum-Likelihood-Anpassung an exponentiell verteilte Daten

In Aufgabe 23 wurde eine ROOT-Datei mit simulierten Zerfallszeiten erzeugt.

In dieser Übung sollen Sie versuchen, herauszufinden, welchen Wert der Zerfallskonstante τ ein anderer Übungsteilnehmer benutzt hat, um diese Datei zu erzeugen.

Gehen Sie dazu wie folgt vor:

- (i) Lassen Sie sich von einem anderen Übungsteilnehmer die erzeugte Datei geben und öffnen diese in ROOT. Ein Beispiel dafür findet sich im ROOT-Makro `ExpLike_i.C`.
- (ii) Berechnen Sie für einen sinnvollen Wertebereich der Zerfallskonstante τ den Logarithmus der Likelihood für die Exponentialverteilung und die in Aufgabe 23 erzeugte Meßreihe:

$$\ln \mathcal{L}(\tau_j) = \sum_{i=1}^N \left[\ln \left(\frac{1}{\tau_j} \right) - \frac{x_i}{\tau_j} \right] \quad (6)$$

und stellen Sie sie mittels eines TGraph graphisch dar, in dem $\ln \mathcal{L}(\tau_j)$ gegen τ_j aufgetragen wird.

- (iii) Ermitteln Sie aus der erzeugten Abbildung eine Abschätzung für die Zerfallskonstante, $\hat{\tau}$, und deren Standardabweichung $\sigma_{\hat{\tau}}$ darauf. Vergleichen Sie den Wert mit dem Ergebnis, das aus der "Minimum Variance Bound" Methode ($\hat{V}(\hat{\tau}) = \frac{\hat{\tau}^2}{n}$) folgt.
- (iv) Erzeugen Sie als nächstes eine eindimensionale Exponentialverteilung TF1 und benutzen Sie die in ROOT integrierte Anpassungsroutine, um eine Maximum-Likelihood-Anpassung an die Daten mittels des Kommandos

```
tree->UnbinnedFit("expFunk", "exp", "", "V");
```

durchzuführen. Die Option "exp" steht für den Namen der Zufallsvariablen im TTree. Die Option "V" steht für detaillierte Ausgabe. Vergleichen Sie mit dem Ergebnis, das aus dem Minos-Fit (Option "E") folgt.

- (v) Sollten Sie ein wenig mehr Zeit zur Verfügung haben, benutzen Sie die „Monte-Carlo“-Methode, um den Mittelwert des Schätzwertes der Zerfallskonstante $\bar{\hat{\tau}}$ und dessen Standardabweichung $s_{\hat{\tau}}$ zu bestimmen.

Gehen Sie dazu wie folgt vor:

- Nehmen Sie den Schätzwert $\hat{\tau}$ aus Unteraufgabe (iv).
- Generieren Sie eine weitere Stichprobe von 100 exponentiell verteilten Zufallszahlen mit $\tau' = \hat{\tau}$.
- Ermitteln Sie unter Verwendung der ROOT-Anpassungsroutine den Maximum-Likelihood-Schätzwert $\hat{\tau}'$ für diese neue Stichprobe.
- Wiederholen Sie diese Schritte 1000 mal und füllen Sie die Schätzwerte für die Zerfallskonstante aus jedem Schritt in ein Histogramm.
- Lesen Sie aus diesem Histogramm die Werte für $\bar{\hat{\tau}}$ und $s_{\hat{\tau}}$ ab.