

Datenmodellierung mit RooFit

Julian Boelhauve 31. März 2023 Programmierkurs

Was ist RooFit?

- Bibliothek zur Datenmodellierung mit ROOT
- Verwendung der Maximum-Likelihood-Methode
- Hilfe
 - RooFit-Handbuch (user's manual)
 - RooFit-Codebeispiele (tutorials)
 - ROOT-Forum

Laden eines Datensatzes

```
import ROOT as R

file = R.TFile.Open("programming_course.root", "READ")

tree = file.Get("Gaussian")

x = R.RooRealVar("x", "x", 1.0, 7.0)

data = R.RooDataSet("data", "data", tree, R.RooArgSet(x))

ROOT-Modul in Python

Tree aus ROOT-Datei

Variable mit (Branch-)Namen,
Titel und Intervall

Datensatz aus Tree
```

Fitten einer Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion

```
mu = R.RooRealVar("mu", "mu", 4.0, 3.0, 5.0)

sigma = R.RooRealVar("sigma", "sigma", 1.0, 0.1, 2.0)

gauss = R.RooGaussian("gauss", "gauss", x, mu, sigma)

Gauß-Verteilung

gauss.fitTo(data)

Fitten
```

Argumente von fitTo(): Anzahl der Prozessorkerne, Speichern des Fitresultates, ...

Fitresultat

```
1.
START MIGRAD MINIMIZATION.
                            STRATEGY
                                          CONVERGENCE WHEN EDM .LT. 1.00e-03
FCN=764.33 FROM MIGRAD
                          STATUS=INITIATE
                                                25 CALLS
                                                                  26 TOTAL
                                      STRATEGY= 1
                    EDM= unknown
                                                       NO ERROR MATRIX
                                                              FIRST
                             CURRENT GUESS
                                                 STEP
 EXT PARAMETER
       NAME
                                  ERROR
                                                 SIZE
                                                           DERIVATIVE
 NO.
                 VALUE
                  4.00000e+00 2.00000e-01 0.00000e+00 -4.65747e+01
     mu
     sigma
                  5.36400e-01 1.90000e-01 -5.18532e-01 9.45600e+01
                              ERR DEF= 0.5
MIGRAD MINIMIZATION HAS CONVERGED.
MIGRAD WILL VERIFY CONVERGENCE AND ERROR MATRIX.
COVARIANCE MATRIX CALCULATED SUCCESSFULLY
                                                 48 CALLS
FCN=762.945 FROM MIGRAD
                           STATUS=CONVERGED
                                                                   49 TOTAL
                                     STRATEGY= 1
                                                      ERROR MATRIX ACCURATE
                    EDM=1.455e-07
     PARAMETER
                                                              FIRST
                                                 STEP
 NO.
       NAME
                                  ERROR
                                                           DERIVATIVE
                 VALUE
                                                 SIZE
                  4.01341e+00
                                              3.12571e-04
                                                            2.27344e-02
                                1.64091e-02
     mu
                                1.16031e-02
                                              2.80155e-04 -5.39700e-03
     sigma
                  5.18925e-01
```

Fitresultat

- Etwaige Warnungen nicht ignorieren
- Bei Konvergenzproblemen
 - Startwerte der Fitparameter geeigneter wählen
 - Grenzen der Fitparameter anpassen
- Resultat nur mit Parameterunsicherheiten und korrekt bestimmter Kovarianzmatrix vertrauenswürdig

Plotten

```
canv = R.TCanvas("canv", "canv")
frame = x.frame()
data.plotOn(frame)
gauss.plotOn(frame)
frame.Draw()

canv.SaveAs("1.pdf")

Bereich zum Plotten

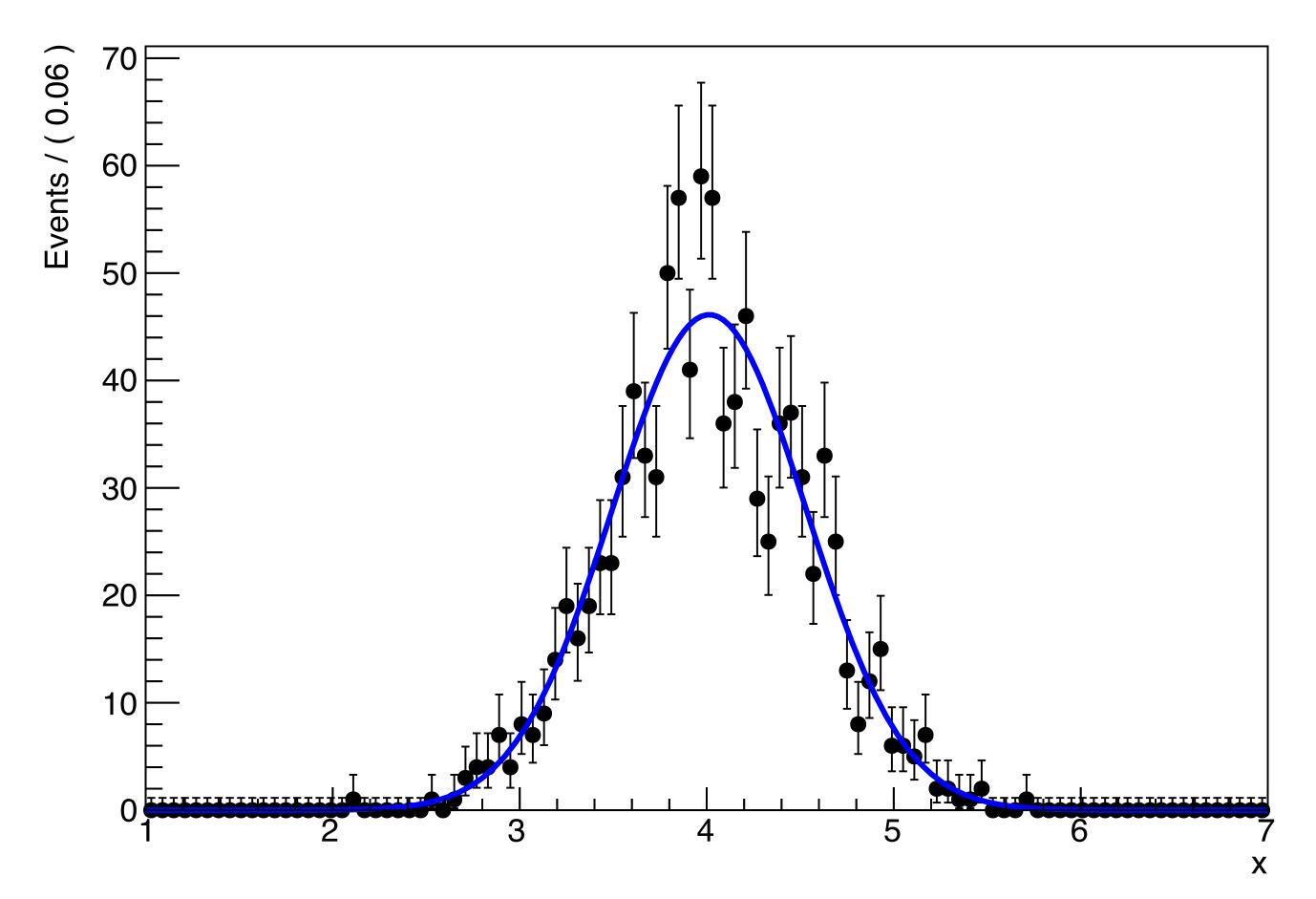
Darzustellende Variable und Komponenten

Speichern
```

Unterdrücken des Canvas-Fensters: R.gROOT.SetBatch (True)

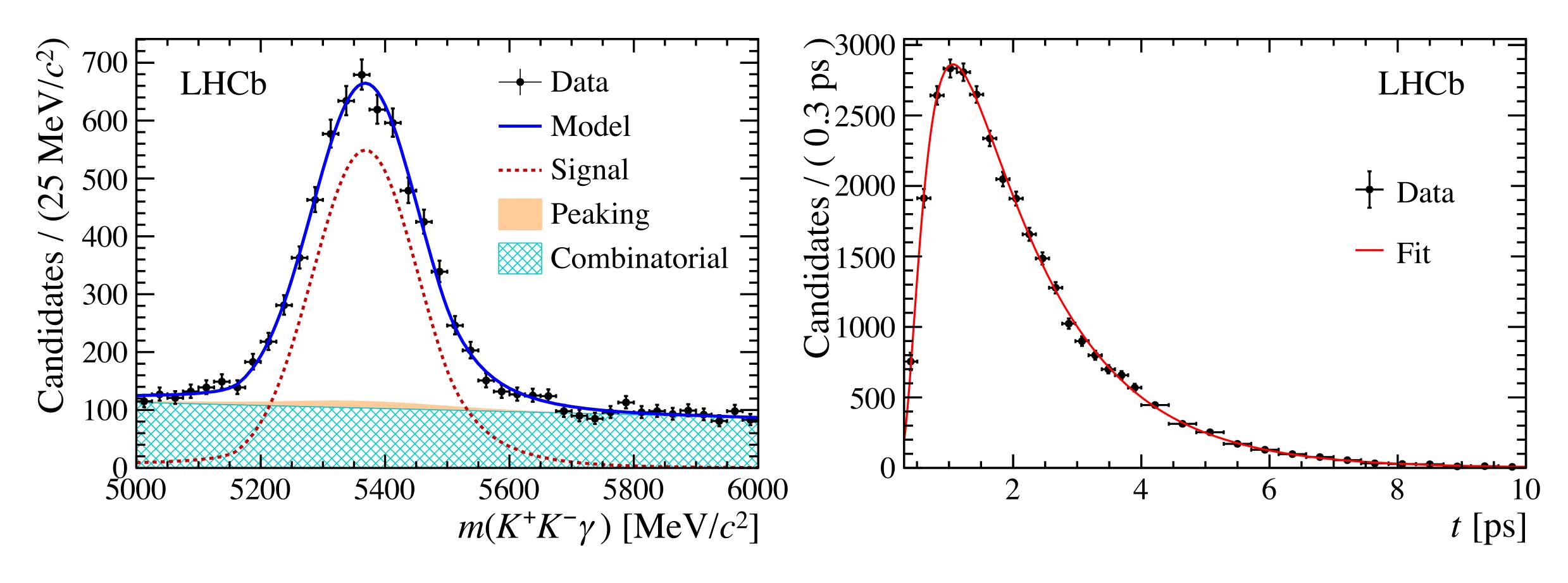
Plotresultat





- Fit erfolgreich
- Titel wenig aussagekräftig
- Möglicherweise fehlende Einheit in den Achsenbeschriftungen
- Keine Legende

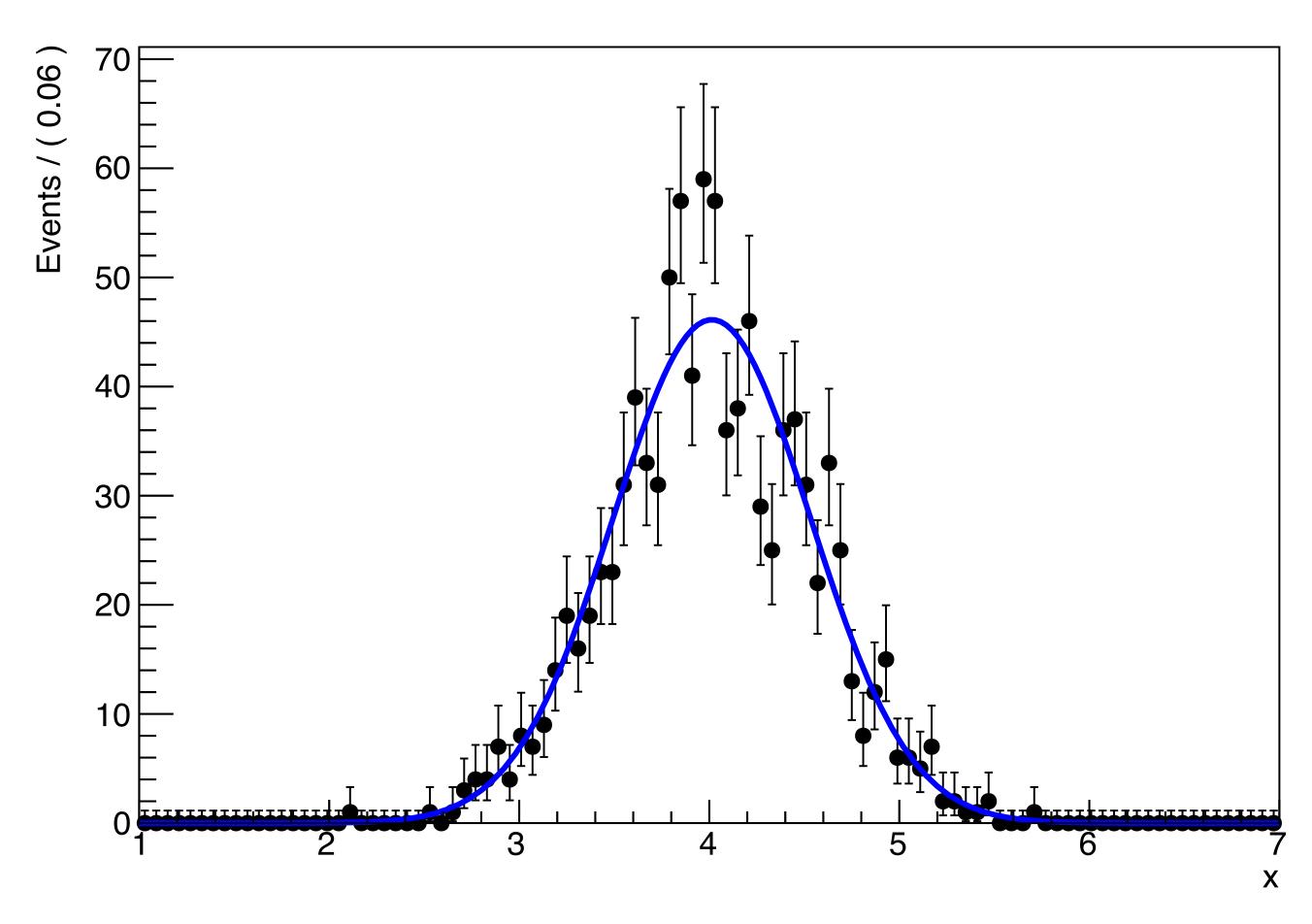
Plotbeispiele



[Phys. Rev. Lett. 123 (2019) 081802]

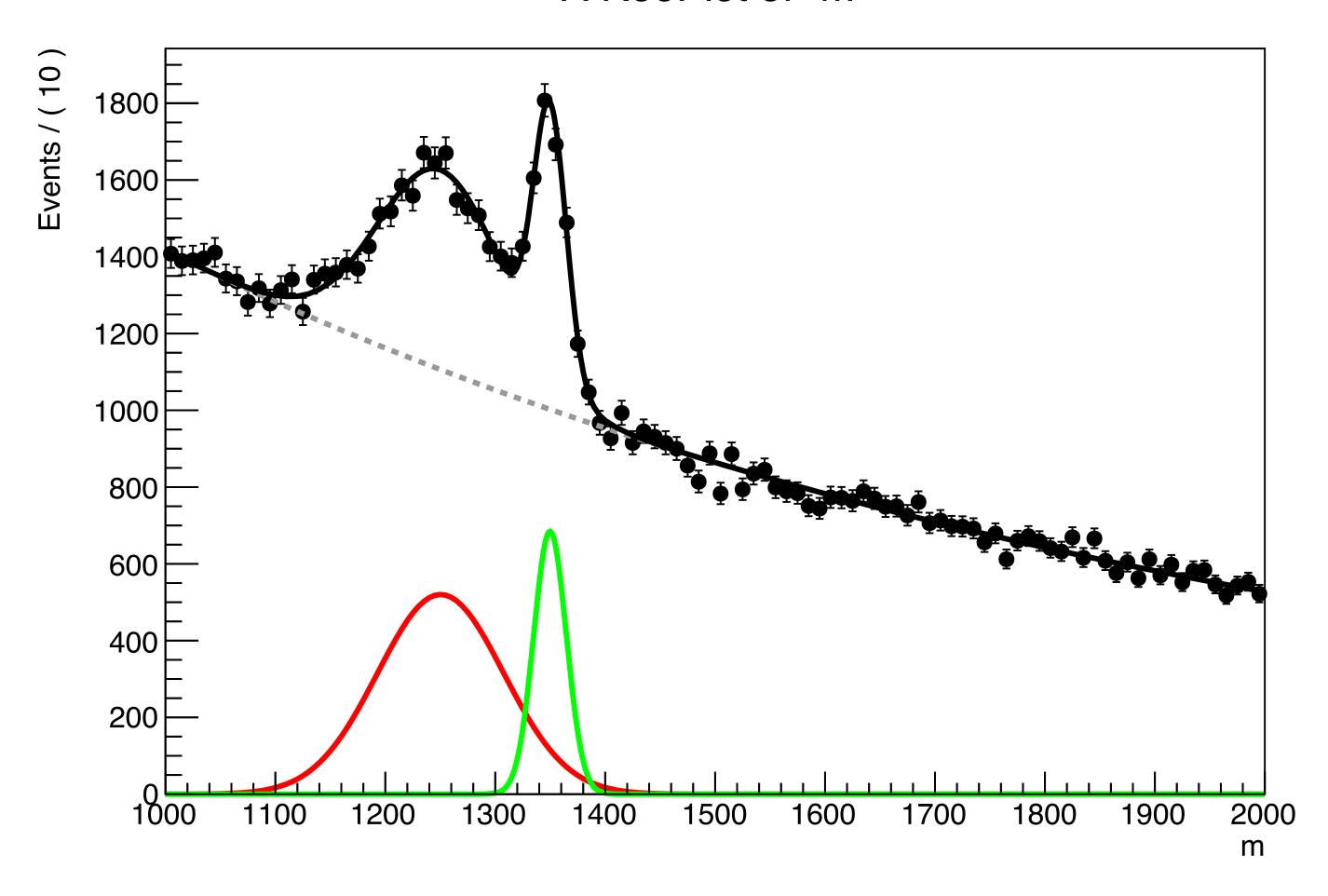
- Öffne die Datei "programming_course.root" und lies den *Tree* "Gaussian" ein.
- Erstelle aus dem Tree einen Datensatz mit der Variablen x.
- Definiere eine Gauß-Verteilung und fitte diese an die Daten.
- Erzeuge einen Plot mit den Daten und dem Fit.



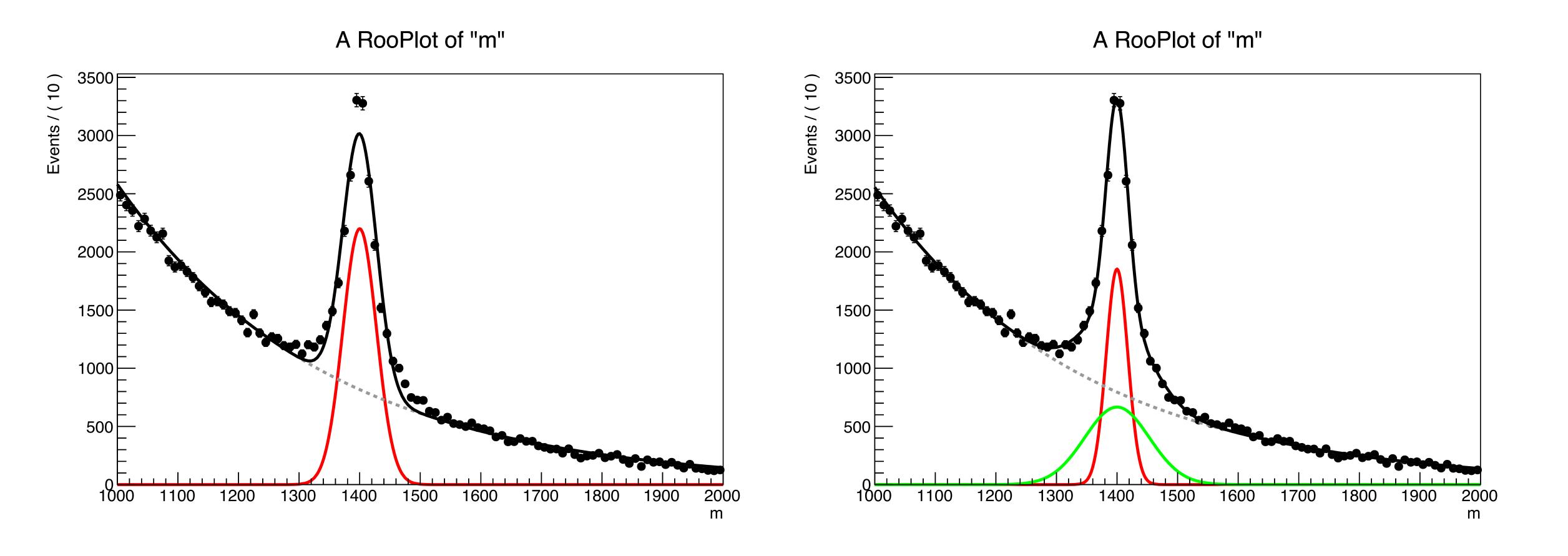


- Informiere dich über die Funktionsweise von RooAddPdf.
- Lies den *Tree* "RooAddPdf" ein.
- Definiere ein Modell aus zwei Gauß-Verteilungen und einer Exponentialverteilung, welche den Untergrund beschreiben soll.
- Führe sowohl einen *Maximum-Likelihood*-Fit als auch einen *Extended-Maximum-Likelihood*-Fit, welcher direkt die Anzahl der Einträge in den einzelnen Fitkomponenten liefert, durch.
- Erstelle einen Plot, der die Fitkomponenten zeigt.



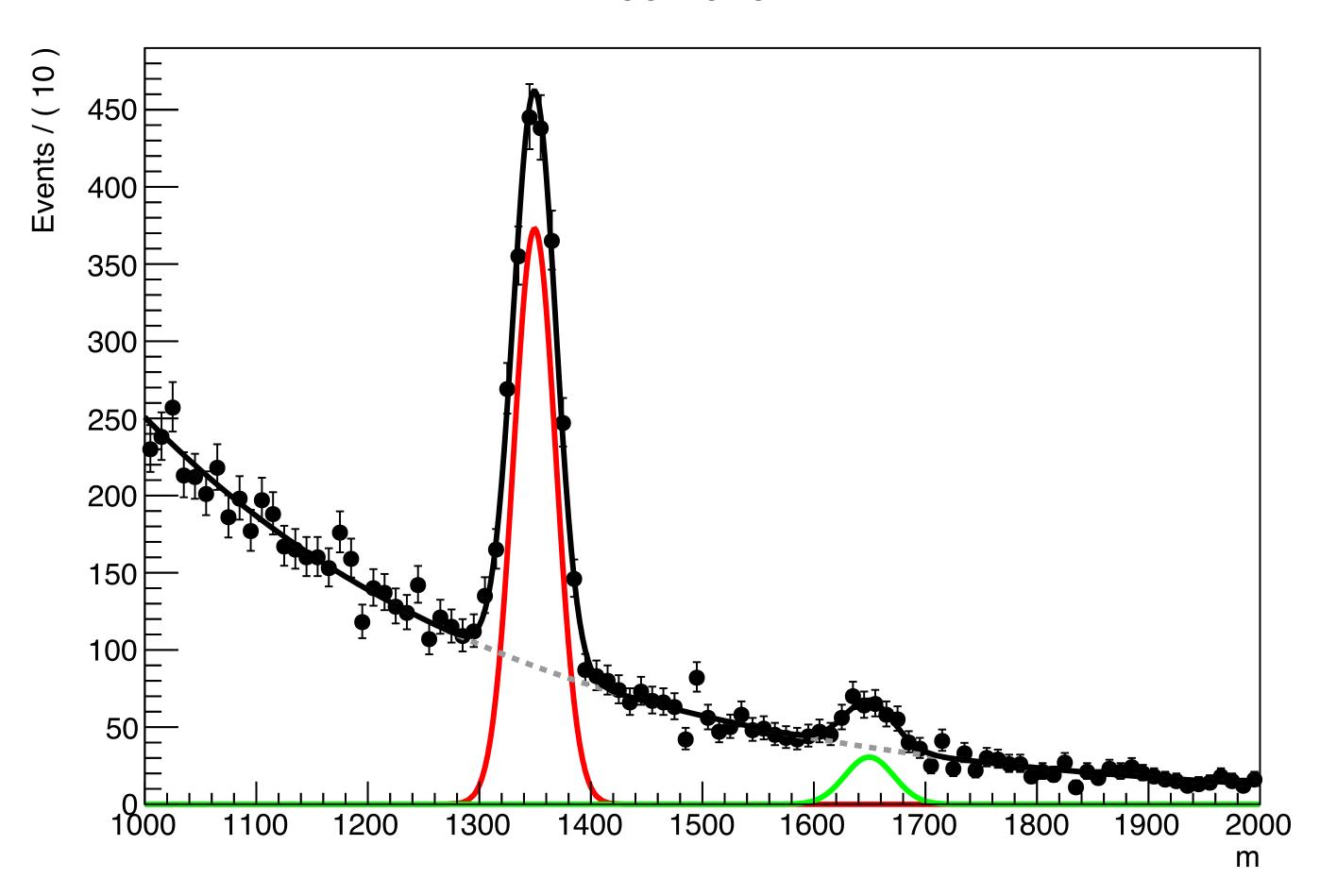


- Lies den *Tree* "Double_Gaussian" ein.
- Fitte die Daten mit einer Gauß-Verteilung und einer Exponentialverteilung.
- Erstelle einen Plot.
- Verwende dann zwei Gauß-Verteilungen, die den gleichen Mittelwert besitzen, zur Beschreibung des Signals.
- Fitte und plotte erneut.



- Informiere dich über die Funktionsweise von RooFormulaVar.
- Lies den *Tree* "RooFormulaVar" ein.
- Definiere ein Modell, das die beiden Resonanzen und den Untergrund beschreibt.
- Stelle den Mittelwert der rechten Resonanz, welche nur eine geringe Statistik besitzt, als Summe aus dem Mittelwert der linken Resonanz und einer Konstanten mit dem Wert $300\,\mathrm{MeV}/c^2$ dar.
- Fitte und plotte.





- Lies den *Tree* "Sidebands" ein.
- Fitte die beiden Seitenbänder mit einer Exponentialverteilung. Schränke dazu den Fitbereich entsprechend ein.
- Erstelle einen Plot, der den Fit im gesamten Massenbereich zeigt.

A RooPlot of "m"

