

# Anwendung von (Mathematica und) Matlab in der Physikalischen Chemie

## 9. Lineare und nichtlineare Regression

Albert-Ludwigs-Universität Freiburg



**UNI  
FREIBURG**

Dr. Till Biskup

Institut für Physikalische Chemie  
Albert-Ludwigs-Universität Freiburg  
Wintersemester 2016/2017

Motivation

Allgemeines zur Kurvenanpassung

Lineare Regression

Nichtlineare Regression

### Daten: Wahrung der empirischen Wissenschaften

- ▶ Grundlage und Ausgangspunkt empirischer Wissenschaft
  - Daten sind nicht notwendigerweise „offensichtlich“.
  - Messung zur „Aufnahme“ von Daten
  
- ▶ Daten uberdauern, Interpretationen andern sich
  - Daten nach bestem Wissen und Gewissen aufnehmen
  - Rohdaten *niemals* wegwerfen
  
- ▶ Verantwortung des Wissenschaftlers
  - Saubere Datenaufnahme und -dokumentation
  - Nachvollziehbarkeit der Datenaufnahme und -verarbeitung
  - Reproduzierbarkeit der Ergebnisse

### Daten verarbeiten: „Ein weites Feld“

- ▶ Abhängig von der jeweiligen Fragestellung
- ▶ Meist nichttrivial und mitunter aufwendig
- ▶ Oft Anpassung von Modellen an die Daten
  - ☛ Regressionsanalyse

### Konkretes Beispiel: Fluoreszenz-Versuch aus dem PCG

- ▶ Schritte auf die konkrete Fragestellung zugeschnitten
  - Zugriff auf die eingelesenen Daten
  - Umrechnung von Werten
  - Regression und Anpassung von Kurven

## Warum Kurvenanpassung?

- ▶ Bestimmte Eigenschaften eines Datensatzes extrahieren
  - Z.B. das Maximum oder ein Wendepunkt
- ▶ Kurven (und Linien) als Hilfe für den Betrachter
  - Helfen oftmals beim Hervorheben von Eigenschaften.
  - Haben in der Regel keine physikalische Bedeutung.
- ▶ Beschreibung der Daten durch ein (einfacheres) Modell
  - Die Anpassung liefert die Parameter des Modells.
  - Das Modell ist i.d.R. einfacher als die Realität.
- ▶ Umsetzungstabelle finden
  - Für die Abhängigkeit zweier physikalischer Eigenschaften.
  - Wenn es keinen (einfachen) Zusammenhang gibt.

## Wichtiger Hinweis

Verwechseln Sie nie Kurvenanpassung mit Physik.

- ▶ Es gibt nicht immer einen physikalischen Hintergrund
  - Hängt von der jeweiligen Fragestellung ab.
- ▶ Es gibt immer einen mathematischen Hintergrund
  - Eine Kurvenanpassung wird immer Ergebnisse liefern.
  - Diese Ergebnisse sind nicht immer (physikalisch) sinnvoll.

## Ein bisschen Mathematik

### ▶ Kurvenanpassung

- Mathematisches Modell zur Beschreibung der Daten
- Sollte so nahe wie möglich an den Daten sein.

### ▶ Was ist „so nahe wie möglich“?

- Wir brauchen ein Gütekriterium.
- Häufig wird der quadratische Mittelwert der Abweichungen von Daten und Modell verwendet.

### ☞ Kurvenanpassung

- Minimierung des quadratischen Mittelwerts der Abweichungen von Daten und Modell
- Alternative:  
Minimierung der Summe der Quadrate der Abweichungen

## Ein bisschen Mathematik

Gegeben seien Daten  $y_k$  mit  $k = 1 \dots M$  gemessen als Funktion einer unabhängigen Variable  $x$  an den Punkten  $x_k$ .

Die Funktion  $f$  mit den Parametern  $a_i$ ,  $i = 0 \dots n$  soll diese Daten bestmöglich beschreiben:

$$y_k \approx f(a_0, \dots, a_n, x_k)$$

Minimiert werden muss also die Abweichung von Funktion und Daten, hier die Summe der Quadrate der Abweichungen:

$$r = \sum_k (y_k - f(a_0, \dots, a_n, x_k))^2$$

## Ein bisschen Mathematik

Das Minimum lässt sich dadurch finden, dass die partiellen Ableitungen von  $r$  nach allen Parametern  $a_i$  zu Null gesetzt werden:

$$\frac{\partial r}{\partial a_0} = 0, \quad \frac{\partial r}{\partial a_1} = 0, \quad \dots, \quad \frac{\partial r}{\partial a_n} = 0$$

Ob und wie diese partiellen Ableitungen berechnet werden können, hängt von der Form der Funktion  $f$  ab.

- ☛ Je mehr Parameter, desto besser die Anpassung.

## Zwei Arten von Minimierungsproblemen

- ▶ Minimierungsprobleme mit eindeutigen Lösungen
  - Polynome
  - Funktionen linearer Parameter
  
- ▶ Minimierungsprobleme ohne eindeutige Lösung
  - Beliebige Funktionen oft mit vielen Parametern
  - Multidimensionaler Parameterraum für die Minimierung
  - Kein eindeutiger Weg der Minimierung
  - Oftmals lokale und globale Minima ununterscheidbar
  
- ☛ Wann immer möglich Polynome oder Funktionen linearer Parameter verwenden.

## Matlab-Routinen zur Kurvenanpassung

- ▶ Polynome
    - `polyfit`, `polyval`
  - ▶ Lineare Gleichungssysteme
    - `\`, `lsqcov`
  - ▶ Allgemeine nichtlineare Kurvenanpassungen
    - `fminsearch`
    - (kommerzielle) Toolboxen
- ☛ Matlab stellt diverse Möglichkeiten zur Verfügung.

## Lineare Regression

- ▶ Offensichtliche Ausreißer nicht berücksichtigen
  - Kurz darlegen, warum ein Datenpunkt als „Ausreißer“ betrachtet und nicht berücksichtigt wurde.
- ▶ Korrekte Formel verwenden
  - Es ist ein fundamentaler Unterschied, ob der  $y$ -Achsenabschnitt mit angepasst wird oder nicht.

## Zur Beachtung

$$y = ax \neq y = ax + b$$
$$y = ax + \text{const} \neq y = ax + b$$

## Lineare Regression mit zwei Parametern

- ▶ Funktion:  $y = a \cdot x + b$
- ▶ Matlab-Funktion: `polyfit`, `polyval`

### Listing 1: Lineare Regression mit zwei Parametern

```
1 % Assume data x,y
2 % Fit polynomial of first order, f(x)=y=a*x+b
3 coefficients = polyfit(x,y,1);
4
5 % Get regression curve with calculated coefficients
6 regression   = polyval(coefficients,x);
```

- ▶ Anmerkungen
  - `polyfit`, `polyval` auch für Polynome  $n$ -ter Ordnung

## Lineare Regression durch den Ursprung

- ▶ Funktion:  $y = a \cdot x$
- ▶ Matlab-Funktion: `lscov` oder \

### Listing 2: Lineare Regression durch den Ursprung

```
1 % Assume data x,y
2 % Use system of linear equations, A*m = B => y = a*x
3 % Solve using "lscov" to get slope
4 a = lscov(x(:),y(:));
5
6 % Second parameter gives error estimate
7 [a,sa] = lscov(x(:),y(:));
```

- ▶ Anmerkungen
  - `lscov` ist empfindlich auf die Dimension der Vektoren.
  - `x(:)`, `y(:)` umgeht das Problem.

## Lineare Regression mit festem $y$ -Achsenabschnitt

- ▶ Funktion:  $y = a \cdot x + \text{const}$
- ▶ Matlab-Funktion: `lscov` oder `\`

### Listing 3: Lineare Regression mit festem $y$ -Achsenabschnitt

```
1 % Assume data x,y
2 % Use system of linear equations, A*m = B => y = a*x+const
3 % Solve using "lscov" to get slope
4 a = lscov(x(:),y(:)-const);
5
6 % Second parameter gives error estimate
7 [a,sa] = lscov(x(:),y(:)-const);
```

- ▶ Anmerkungen
  - Festen  $y$ -Achsenabschnitt von den Daten  $y$  abziehen

## Nichtlineare Regression beliebiger Funktionen

- ▶ Funktion:  $y = a \cdot (1 - 10^{-b \cdot x})$
- ▶ Matlab-Funktion: `fminsearch`

### Listing 4: Nichtlineare Kurvenanpassung

```
1 % Assume data x,y
2 % Set starting values for coefficients c
3 c = [1000 5e-4];
4
5 % Define model to fit the data, with vector of coefficients c
6 % Model: y = c(1)*(1-10^(-c(2)*x))
7 model = @(c)c(1).*(1-10.^(-c(2).*x));
8
9 % Define fit function as sum of residual least squares
10 fitfun = @(c)sum((y-model(c)).^2);
11
12 % Get coefficients using fminsearch
13 coeff = fminsearch(fitfun,c);
```

### Anmerkungen zur Funktion `fminsearch`

- ▶ Verlangt als Funktion die zu minimierende Funktion
  - Meist die Summe der Quadrate der Abweichungen
  - Definition zweier Funktionen: Modell und Fitfunktion
- ▶ Gradientenfreie Methode
  - Nelder-Mead-Simplex-Algorithmus
  - Nicht für alle Fälle geeignet
- ▶ Vorteil
  - In Matlab ohne zusätzliche Toolboxen verfügbar
  - Für viele einfache Probleme ausreichend
- ▶ Für „ernsthafte“ Kurvenanpassungen mit Matlab führt kein Weg an der Optimization Toolbox vorbei.



*...Zeit für eigene praktische Arbeit...*

Vorschau: [Projekt: Vorstellung und Pflichtenheft](#)

- ▶ Daten importieren
- ▶ Daten verarbeiten
- ▶ Daten darstellen