

CPII - VL 5

3.3 Gauss - Quadratur : $I = \int_{-1}^1 f(x) dx$

Quadraturformel $Q_n = \sum_{k=1}^n \alpha_k f(x_k)$

z.B. Trapezformel $Q_2 = \frac{f(a) + f(b)}{2} (b - a) = f(a) + f(b)$

$f(x) = a_1 x + a_2$: $I = \left[\frac{a_1 x^2}{2} + a_2 x \right]_{-1}^1 = 2 a_2$, $Q_2 = 2 a_2$

z.B. Simpsonformel : $Q_3 = \frac{f(a) + 4 f(0) + f(b)}{3}$

$f(x) = a_1 x^3 + a_2 x^2 + a_3 x + a_4$: $I = \frac{2}{3} a_2 + 2 a_4 = Q_3 = (-a_1 + a_2 - a_3 + a_4 + 4 a_4 + a_1 + a_2 + a_3 + a_4) / 3$

Ergebnis : Quadratur ist exakt für Polynome vom Grad n -
 1. Kann aber auch höher sein (Exaktheitsgrad)

Idee : Wählen Stützstellen so, dass max. Exaktheitsgrad ergibt. (2 n) → Gauss - Quadratur

$$\int_a^b f(x) dx \sim \int_a^b p_n(x) dx = \sum_{k=1}^n f(x_k) \left(\int_a^b L_k(x) dx \right) = \sum_{k=1}^n \alpha_k f(x_k) = Q_n$$

$$p_n(x) = \sum_{k=1}^n f(x_k) L_k(x) \rightarrow p_n(x_i) = \sum_{k=1}^n f(x_k) L_k(x_i) = f(x_i)$$

Wähle Stützstellen als Nullstellen der Polynome. In dem Fall sind es Legendre - Polynome

$$\int_{-1}^1 P_n(x) P_m(x) dx = \frac{2}{2n+1} \delta_{nm} \text{ Gauss - Legendre - Int}$$

$f(x) = w(x) p_n(x)$

$$\int_{-\infty}^{\infty} H_n(x) H_m(x) E^{-x^2} dx = 2^n n! \delta_{nm} \text{ Gauss - Hermite - Int}$$

Beispiele :

A) Stefan - Boltzmann : $u(v, T)$, $S = \frac{c}{4} \int_0^{\infty} u(v, T) dv = \gamma \int_0^{\infty} \frac{x^3}{E^x - 1} dx = \sigma T^4$

$$\int_0^{\infty} \frac{x^n}{E^x - 1} dx = \zeta(n+1) \Gamma(n+1), \zeta(n+1) = \sum_{s=1}^{\infty} \frac{1}{s^n}$$

$\Gamma(n+1) = \int_0^{\infty} x^n E^{-x} dx$. Für $n \in \mathbb{N}$: $\Gamma(n+1) = n!$

B) Wärmekapazität von Festkörperphysik (Debye - Modell) : $C_v \sim \int_0^{T_D/T} x^4 \frac{E^x}{(E^x - 1)^2} dx$

Normalverteilung (zentraler Grenzwertsatz)

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} E^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Mittelwert: μ , Varianz: σ^2

$$\text{Kummulative Verteilung } F(x) = \int_{-\infty}^x f(x') dx' = \frac{1}{2} \left(1 + \operatorname{erf} \left(\frac{x-\mu}{\sqrt{2}\sigma} \right) \right)$$

$$\operatorname{erf}(x) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} \int_0^x E^{-y^2} dy \text{ Fehlerfunktion}$$

$$\text{Toleranzintervall: } T(\sigma) = \int_{\mu-\sigma}^{\mu+\sigma} f(x) dx = \operatorname{erf} \left(\frac{1}{\sqrt{2}} \right) = 68,2\%$$

$$T(2\sigma) = 95,4\%$$

$$T(3\sigma) = 99,7\%$$

Anwendungen:

- * Maxwell - Boltzmann
- * Diffusion, Brownsche Bewegung
- * Statistische Messfehler → Fehlerrechnung

1.5 Ausgleichsrechnung

Methode der kleinsten Quadrate (Gauss): Finde die Funktion $f(x)$, die für die n Messwerte $y_i(x_i)$ die quadr. Abweichungen minimiert:

$$\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 = \chi^2 \rightarrow \text{Minimum}$$

D.h. Anpassung / Fit der Funktion f an die Messwerte

1.5.1 Lineare Regression

$f(x) = a + bx$ - Ausgleichsgerade

$$\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - a - bx_i)^2 = \chi^2(a, b) \rightarrow \text{Minimum}$$

$$D_b \chi^2 = -2 \sum (y_i - a - bx_i) x_i = 0$$

$$\sum x_i y_i = b \sum x_i^2 + a \sum x_i$$

$$\langle xy \rangle = b \langle x^2 \rangle + a \langle x \rangle$$

$$D_a \chi^2 = -2 \sum (y_i - a - bx_i) = 0$$

$$\sum y_i = b \sum x_i + a \sum 1$$

$$\langle y \rangle = b \langle x \rangle + a$$

$$\begin{pmatrix} \langle y \rangle \\ \langle xy \rangle \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle 1 \rangle & \langle x \rangle \\ \langle x \rangle & \langle x^2 \rangle \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$$

$$a = \langle y \rangle - b \langle x \rangle$$

$$b = \frac{\langle xy \rangle - \langle x \rangle \langle y \rangle}{\langle x^2 \rangle - \langle x \rangle^2} = \frac{\text{cov}(x, y)}{\text{var}(x)}$$

Regressionsparameter :

$$\text{SST} = \text{var}(y) = \sum (y_i - \langle y \rangle)^2 \text{ Totaler Fehler}$$

$$\text{SSR} = \sum (f(x_i) - \langle y \rangle)^2 \text{ Regressionsfehler}$$

$$\text{SSE} = \sum (f(x_i) - y_i)^2 \text{ restliche Fehler}$$

$$\text{SST} = \text{SSR} + \text{SSE} \text{ (Regressions - Identitat)}$$

$$\text{Gute der Regression } R^2 = \frac{\text{SSR}}{\text{SST}}$$