

## Regressionsgerade wenn $x$ und $y$ -Werte fehlerbehaftet sind

Michael Kopp

Ich gehe von einer Menge von  $N$  Punkten  $P^1, \dots, P^N$  aus, durch welche man eine ideale Gerade mit

$$f(x) = m \cdot x \quad (1)$$

legen soll. Dabei soll die Summe der Quadratischen Abweichungen von  $f(x)$  und den Punkten insgesamt minimal werden. Dabei ist jedoch zu beachten, dass man nicht nur die Fehler in  $y$ -Richtung einbeziehen muss, sondern genauso auch die Fehler in  $x$ -Richtung.

Dazu betrachte ich einen Punkt  $P(x_p, y_p)$ . Um den Abstand von  $f(x)$  zu bestimmen, kann man die Gleichung der Normalen durch  $P$  (die senkrecht zu  $f(x)$  verläuft – schließlich will man den Abstand Punkt-Gerade messen und dazu braucht man eine senkrechte Hilfsgerade) angeben via

$$n : y = -\frac{1}{m} \cdot (x - x_p) + y_p . \quad (2)$$

Der Schnittpunkt der beiden Geraden ist gegeben durch:

$$\tilde{x} = \frac{\frac{x_p}{m} + y_p}{m + \frac{1}{m}} \text{ und } \tilde{y} = m \cdot \tilde{x} . \quad (3)$$

Um nun den quadratischen Abstand von  $P$  zu  $f(x)$  zu bestimmen, verwendet man Pythagoras:

$$d_p^2 = \Delta x^2 + \Delta y^2 = \left( x_p - \frac{\frac{x_p}{m} + y_p}{m + \frac{1}{m}} \right)^2 + \left( y_p - m \cdot \frac{\frac{x_p}{m} + y_p}{m + \frac{1}{m}} \right)^2 . \quad (4)$$

Nun kann man für jeden Punkt diesen quadratischen Abstand bestimmen und die Summe davon als zu minimierende gesamte Quadratische Abweichung verwenden:

$$D(P^1, \dots, P^N, m) = D(m) = \sum_{p=1}^N d_p^2 . \quad (5)$$

Jetzt müsste man – zumindest theoretisch – einfach das gesuchte  $m$  als  $m_0$  über

$$\frac{dD}{dm}(m_0) = 0 \quad (6)$$

bestimmen können...