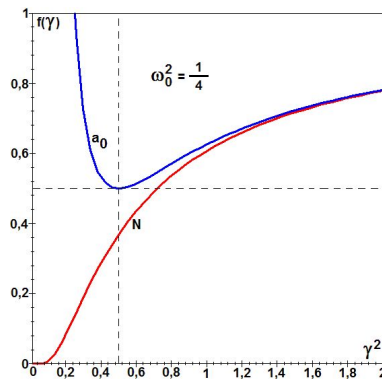


Die Regression der ordinatensymmetrischen Normalfunktion



Dipl.- Ing. Björnsterne Zindler, M.Sc.

www.Zenithpoint.de

Erstellt: 8. Mai 2023 – Letzte Revision: 6. Januar 2024

Inhaltsverzeichnis

1	Herleitung	3
1.1	Grundlagen	3
1.2	Regressionvorschrift I	5
1.3	Regressionvorschrift II	6
1.4	Genauigkeitabschätzung I	7
1.5	Genauigkeitabschätzung II	8
2	Beispiele	9
2.1	Beispiel I	9
2.2	Beispiel II	11
2.3	Beispiel III	13

Literatur

- [Dipa] Dipl.- Ing. Björnsterne Zindler, M.Sc. Die (Polynom)Regression von Datenpunkten.
www.Zenithpoint.de.
- [Dipb] Dipl.- Ing. Björnsterne Zindler, M.Sc. Die unvollständige Regression der Normalfunktion.
www.Zenithpoint.de.

1 Herleitung

1.1 Grundlagen

[Dipb]

Gegeben ist die ordinatensymmetrische Normalfunktion:

$$N^*(x, \gamma, \omega_0) = e^{-\frac{1}{2} \cdot \frac{(x^2 - \omega_0^2)^2}{\gamma^2 \cdot \omega_0^2}}$$

Da die Regression sehr aufwändig durchzuführen ist, wird ein rechtsseitiges Substitut genutzt. Dafür wird festgelegt:

$$N(x, \gamma, \omega_0) = e^{-\frac{Z}{2} \cdot \frac{(x - \omega_0)^2}{\gamma^2 \cdot \omega_0^2}} \cong N^*(x, \gamma, \omega_0) = e^{-\frac{1}{2} \cdot \frac{(x - \omega_0)^2}{\gamma^2 \cdot \omega_0^2} \cdot (x + \omega_0)^2}$$

Zur Ermittlung des Substituts Z wird bis x^2 taylorisiert.

$$N(x, \gamma, \omega_0)_T = 1 - \frac{Z}{2} \cdot \frac{(x - \omega_0)^2}{\gamma^2 \cdot \omega_0^2} = -\frac{1}{2} \cdot \frac{Z}{\gamma^2 \cdot \omega_0^2} \cdot x^2 + \frac{Z}{\gamma^2 \cdot \omega_0} \cdot x + \frac{2 \cdot \gamma^2 - Z}{2 \cdot \gamma^2}$$

Und:

$$N^*(x, \gamma, \omega_0)_T = 1 - 2 \cdot \frac{(x - \omega_0)^2}{\gamma^2} = -2 \cdot \frac{1}{\gamma^2} \cdot x^2 + 4 \cdot \frac{\omega_0}{\gamma^2} \cdot x + \frac{\gamma^2 - 2 \cdot \omega_0^2}{\gamma^2}$$

Von beiden werden die Nullstellen gesucht:

$$N(x, \gamma, \omega_0)_T = x^2 - 2 \cdot \omega_0 \cdot x + (Z - 2 \cdot \gamma^2) \cdot \frac{\omega_0^2}{Z} = 0$$

\Rightarrow

$$x_{1;2} = \omega_0 \pm \omega_0 \cdot \gamma \cdot \sqrt{\frac{2}{Z}}$$

Sowie:

$$N^*(x, \gamma, \omega_0)_T = x^2 - 2 \cdot \omega_0 \cdot x + \omega_0^2 - \frac{1}{2} \cdot \gamma^2 = 0$$

\Rightarrow

$$x_{3;4} = \omega_0 \pm \gamma \cdot \sqrt{\frac{1}{2}}$$

Die korrespondierenden Nullstellen werden gleichgesetzt.

$$\omega_0 + \omega_0 \cdot \gamma \cdot \sqrt{\frac{2}{Z}} = \omega_0 + \gamma \cdot \sqrt{\frac{1}{2}} \quad \omega_0 - \omega_0 \cdot \gamma \cdot \sqrt{\frac{2}{Z}} = \omega_0 - \gamma \cdot \sqrt{\frac{1}{2}}$$

\Rightarrow

$$Z = 4 \cdot \omega_0^2$$

Das Substitut ist ermittelt, der Ersatz für die ordinatensymmetrische Normalfunktion ist definiert.

$$N(x, \gamma, \omega_0) = e^{-2 \cdot \frac{(x - \omega_0)^2}{\gamma^2}}$$

Eine weitere Möglichkeit ist das Flächenintegral zwischen Normalfunktion und Abszisse.

$$\int_{x_1}^{x_2} N(x, \gamma, \omega_0)_T dx = \frac{4}{3} \cdot \sqrt{\frac{2}{Z}} \cdot \gamma \cdot \omega_0$$

Sowie:

$$\int_{x_3}^{x_4} N^*(x, \gamma, \omega_0)_T dx = \frac{2}{3} \cdot \sqrt{2} \cdot \gamma$$

Auch diese beiden Ausdrücke werden gleichgesetzt.

$$\int_{x_1}^{x_2} N(x, \gamma, \omega_0)_T dx = \int_{x_3}^{x_4} N^*(x, \gamma, \omega_0)_T dx$$

\Rightarrow

$$Z = 4 \cdot \omega_0^2$$

Letztendlich ist der Wert ω_0 direkt aus den Nullstellen ablesbar. Für γ gilt:

$$\sigma = \gamma \cdot \sqrt{\frac{1}{2}} \quad \sigma_T = \gamma_T \cdot \sqrt{\frac{1}{6}}$$

\Rightarrow

$$\gamma^2 = 2 \cdot \sigma^2 \quad \gamma_T^2 = 6 \cdot \sigma_T^2$$

Der Wert γ ist mit einer konstanten Abweichung belegt, das im Regressionsergebnis enthalten sein wird.

Die Ermittlung der Werte ist über eine biquadratische Regression vollständig durchführbar. Limitierend ist die Genauigkeit der biquadratischen Regression, besonders bei wenigen Daten in der Urliste.

1.2 Regressionvorschrift I

Gegeben ist die leicht modifizierte Normalfunktion:

$$N(x, \gamma, \omega_0) = e^{-2 \cdot \frac{(x - \omega_0)^2}{\gamma^2}}$$

Wie bekannt, befindet sich das Maximum an der Stelle:

$$N(x, \gamma, \omega_0)_{\max} = (\omega_0, 1)$$

Die Wendestellen liegen bei:

$$N(x, \gamma, \omega_0)_{W,1} = \left(\omega_0 + \frac{1}{2} \cdot \gamma, e^{-\frac{1}{2}} \right) \quad N(x, \gamma, \omega_0)_{W,2} = \left(\omega_0 - \frac{1}{2} \cdot \gamma, e^{-\frac{1}{2}} \right)$$

Es wird die Normalfunktion als Polynom dargestellt.

$$P(\dots) = \frac{2}{\gamma^4} \cdot x^4 - \frac{8 \cdot \omega_0}{\gamma^4} \cdot x^3 + \frac{12 \cdot \omega_0^2 - 2 \cdot \gamma^2}{\gamma^4} \cdot x^2 + \frac{4 \cdot \omega_0 \cdot \gamma^2 - 8 \cdot \omega_0^3}{\gamma^4} \cdot x + \frac{\gamma^4 - 2 \cdot \omega_0^2 \cdot \gamma^2 + 2 \cdot \omega_0^4}{\gamma^4}$$

\Rightarrow

$$P(N(x, \gamma, \omega_0)) = a_4 \cdot x^4 + a_3 \cdot x^3 + a_2 \cdot x^2 + a_1 \cdot x^1 + a_0 \cdot x^0$$

Die Koeffizienten können durch eine biquadratische Regression ermittelt werden¹.

Von Interesse ist die zweite Ableitung von P .

$$P(N(x, \gamma, \omega_0))' = 4 \cdot a_4 \cdot x^3 + 3 \cdot a_3 \cdot x^2 + 2 \cdot a_2 \cdot x^1 + a_1 \cdot x^0$$

\Rightarrow

$$P(N(x, \gamma, \omega_0))'' = 12 \cdot a_4 \cdot x^2 + 6 \cdot a_3 \cdot x^1 + 2 \cdot a_2 \cdot x^0$$

Die Wendestellen werden ermittelt:

$$x^2 + \frac{1}{2} \cdot \frac{a_3}{a_4} \cdot x^1 + \frac{1}{6} \cdot \frac{a_2}{a_4} \cdot x^0 = 0$$

\Rightarrow

$$x_{1;2} = -\frac{1}{4} \cdot \frac{a_3}{a_4} \pm \sqrt{\frac{1}{16} \cdot \frac{a_3^2}{a_4^2} - \frac{1}{6} \cdot \frac{a_2}{a_4}}$$

\Rightarrow

$$x_{1;2} = -\frac{1}{4} \cdot \frac{a_3}{a_4} \cdot \left(1 \pm \sqrt{1 - \frac{8}{3} \cdot \frac{a_2 \cdot a_4}{a_3^2}} \right)$$

Über der allgemeinen Vorschrift der Wendestellen ist ω_0^2 und γ^2 berechenbar.

$$\omega_0^2 = \frac{1}{16} \cdot \frac{a_3^2}{a_4^2} \quad \sigma^2 = \frac{1}{16} \cdot \frac{a_3^2}{a_4^2} - \frac{1}{6} \cdot \frac{a_2}{a_4} = \gamma^2 = \frac{3 \cdot a_3^2 - 8 \cdot a_2 \cdot a_4}{48 \cdot a_4^2}$$

\Rightarrow

$$0 < 3 \cdot a_3^2 > 8 \cdot a_2 \cdot a_4$$

Damit ist die vollständige Regression der Normalfunktion definiert.

¹nach [Dipa], Maple-Classic-Worksheet©, unter www.Zenithpoint.de

1.3 Regressionvorschrift II

Aus den Koeffizienten des Polynoms sind die gesuchten Werte direkt ablesbar.

$$a_4 = \frac{2}{\gamma^4} \qquad a_3 = -8 \cdot \frac{\omega_0}{\gamma^4}$$

\Rightarrow

$$\frac{a_3}{a_4} = -4 \cdot \omega_0$$

Sowie:

$$a_4 = \frac{2}{\gamma^4} \qquad a_2 = \frac{12 \cdot \omega_0^2 - 2 \cdot \gamma^2}{\gamma^4}$$

\Rightarrow

$$\frac{a_2}{a_4} = 6 \cdot \omega_0^2 - \gamma^2$$

Oder:

$$a_3 = -8 \cdot \frac{\omega_0}{\gamma^4} \qquad a_2 = \frac{12 \cdot \omega_0^2 - 2 \cdot \gamma^2}{\gamma^4}$$

\Rightarrow

$$\frac{a_2}{a_3} = -\frac{1}{4} \cdot \frac{6 \cdot \omega_0^2 - \gamma^2}{\omega_0}$$

\Rightarrow

$$-4 \cdot \omega_0 \cdot \frac{a_2}{a_3} = 6 \cdot \omega_0^2 - \gamma^2 = \frac{a_2}{a_4}$$

In den letzten beiden Berechnungsgrundlagen ist oben beschriebene Abweichung von 6 in γ^2 enthalten. Korrigiert ergibt sich dann:

$$-4 \cdot \omega_0 \cdot \frac{a_2}{a_3} = 6 \cdot (\omega_0^2 - \gamma^2) = \frac{a_2}{a_4}$$

1.4 Genauigkeitsabschätzung I

Die Genauigkeit der Regression² kann über den Schnittpunkt mit der Ordinate abgeschätzt werden. So gilt für die modifizierte Normalfunktion:

$$N(0, \gamma, \omega_0) = e^{-2 \cdot \frac{\omega_0^2}{\gamma^2}}$$

Für die taylorisierte Darstellung ist der Koeffizient a_0 aussagekräftig.

$$N(x, \gamma, \omega_0)_T = \frac{2}{\gamma^4} \cdot x^4 - \frac{8 \cdot \omega_0}{\gamma^4} \cdot x^3 + \frac{12 \cdot \omega_0^2 - 2 \cdot \gamma^2}{\gamma^4} \cdot x^2 + \frac{4 \cdot \omega_0 \cdot \gamma^2 - 8 \cdot \omega_0^3}{\gamma^4} \cdot x + \frac{\gamma^4 - 2 \cdot \omega_0^2 \cdot \gamma^2 + 2 \cdot \omega_0^4}{\gamma^4}$$

\Rightarrow

$$a_0(0, \gamma, \omega_0)_T = \frac{\gamma^4 - 2 \cdot \omega_0^2 \cdot \gamma^2 + 2 \cdot \omega_0^4}{\gamma^4}$$

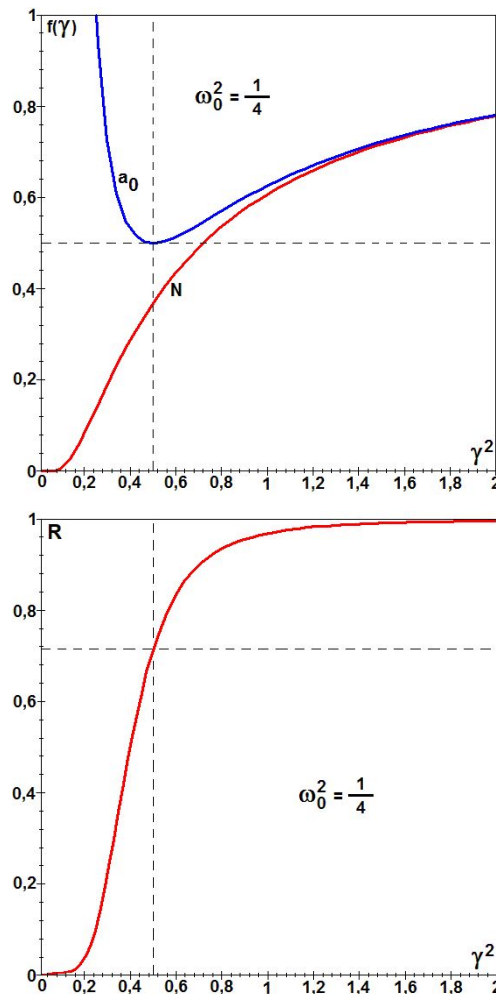
Durch ein Verhältnis beider Berechnungsgrundlagen zueinander lässt der Bereich hoher Genauigkeit darstellen durch:

$$R = \frac{N(0, \gamma, \omega_0)}{a_0(0, \gamma, \omega_0)_T} \rightarrow 1$$

Da $a_0(0, \gamma, \omega_0)_T$ ein Minimum besitzt, ist auch eine Grenze für γ^2 definiert. So sollte gelten:

$$\gamma^2 > 2 \cdot \omega_0^2 \quad \sigma^2 > 2 \cdot \omega_0^2$$

\Rightarrow



Grafische Darstellung des Genauigkeitsabschätzers R der Regression der Normalfunktion. Werte von $\gamma^2 < 2 \cdot \omega_0^2$ sind möglichst einer Kontrolle zu unterziehen.

² R - Genauigkeitsabschätzung zwischen regressierter Polynomfunktion und Normalfunktion unter Nutzung der ermittelten Werte ω_0^2 und γ^2

1.5 Genauigkeitsabschätzung II

Gegeben ist die ordinatensymmetrische Normalfunktion:

$$N^*(x, \gamma, \omega_0) = e^{-\frac{1}{2} \cdot \frac{(x^2 - \omega_0^2)^2}{\gamma^2 \cdot \omega_0^2}}$$

\Rightarrow

$$N^*(0, \gamma, \omega_0) = e^{-\frac{1}{2} \cdot \frac{\omega_0^2}{\gamma^2}}$$

Das rechtsseitige Substitut dazu:

$$N(x, \gamma, \omega_0) = e^{-2 \cdot \frac{(x - \omega_0)^2}{\gamma^2}}$$

\Rightarrow

$$N(0, \gamma, \omega_0) = e^{-2 \cdot \frac{\omega_0^2}{\gamma^2}}$$

Der Genauigkeitsabschätzer R^{*3} wird definiert durch:

$$R^* = (1 + r^*) \cdot \frac{1 + N(0, \gamma, \omega_0)}{1 + N^*(0, \gamma, \omega_0)} - r^* \rightarrow 1$$

\Rightarrow

$$R^* = \frac{1 + e^{-2 \cdot \frac{\omega_0^2}{\gamma^2}}}{1 + e^{-\frac{1}{2} \cdot \frac{\omega_0^2}{\gamma^2}}} + \frac{e^{-2 \cdot \frac{\omega_0^2}{\gamma^2}} - e^{-\frac{1}{2} \cdot \frac{\omega_0^2}{\gamma^2}}}{1 + e^{-\frac{1}{2} \cdot \frac{\omega_0^2}{\gamma^2}}} \cdot r^* \rightarrow 1$$

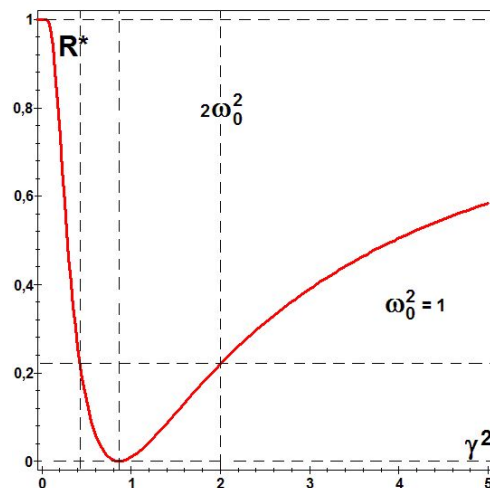
Mit:

$$r^* = 2,379143974...$$

Der Genauigkeitsabschätzer besitzt ein Minimum bei:

$$\gamma^2 = 0,8635 \cdot \omega_0^2$$

Dieser Bereich wird vom Genauigkeitsabschätzer R überdeckt.



Grafische Darstellung des Genauigkeitsabschätzers R^* der Regression der Normalfunktion. Werte von $\gamma^2 < 2 \cdot \omega_0^2$ sind möglichst einer Kontrolle zu unterziehen.

³ R^* - Genauigkeitsabschätzung zwischen ordinatensymmetrischer Normal und der substituierten Normalfunktion unter Nutzung der ermittelten Werte ω_0^2 und γ^2

2 Beispiele

2.1 Beispiel I

Mit $\omega_0^2 = 25$ und $\gamma^2 = 12$, daher $\sigma^2 = 12$.

n	x^1	x^2	x^3	x^4	x^5	x^6	x^7	x^8
1	-1	1	-1	1	-1	1	-1	1
2	0	0	0	0	0	0	0	0
3	1	1	1	1	1	1	1	1
4	2	4	8	16	32	64	128	256
5	3	9	27	81	243	729	2 187	6 561
6	4	16	64	256	1 024	4 096	16 384	65 536
7	5	25	125	625	3 125	15 625	78 125	390 625
8	6	36	216	1 296	7 776	46 656	279 936	1 679 616
9	7	49	343	2 401	16 807	117 649	823 543	5 764 801
10	8	64	512	4 096	32 768	262 144	2 097 152	16 777 216
11	9	81	729	6 561	59 049	531 441	4 782 969	43 046 721
12	10	100	1 000	10 000	100 000	1 000 000	10 000 000	100 000 000
13	11	121	1 331	14 641	161 051	1 771 561	19 487 171	214 358 881
13	65	507	4 355	39 975	381 875	3 749 967	37 567 595	382 090 215
n	$x^0 \cdot f(x)$		$x^1 \cdot f(x)$		$x^2 \cdot f(x)$		$x^3 \cdot f(x)$	
1	0, 005 841		-0, 005 841		0, 005 841		-0, 005 841	
2	0, 015 504		0, 000 000		0, 000 000		0, 000 000	
3	0, 069 483		0, 069 483		0, 069 483		0, 069 483	
4	0, 223 130		0, 446 260		0, 892 521		1, 785 041	
5	0, 513 417		1, 540 251		4, 620 754		13, 862 262	
6	0, 846 482		3, 385 927		13, 543 708		54, 174 830	
7	1, 000 000		5, 000 000		25, 000 000		125, 000 000	
8	0, 846 482		5, 078 890		30, 473 342		182, 840 053	
9	0, 513 417		3, 593 920		25, 157 439		176, 102 072	
10	0, 223 130		1, 785 041		14, 280 330		114, 242 642	
11	0, 069 483		0, 625 351		5, 628 160		50, 653 436	
12	0, 015 504		0, 155 039		1, 550 385		15, 503 854	
13	0, 005 841		0, 064 251		0, 706 758		7, 774 341	
13	4, 347 714		21, 738 572		121, 978 721		742, 002 173	

Nativ sind die gesuchten Werte abschätzbar über⁴:

$$\omega_0^2 = \left(\frac{\{x\}}{n} \right)^2 = \left(\frac{65}{13} \right)^2 = 25$$

⇒

$$\sigma^2 = \frac{1}{n^2} \cdot \left(\{x^2\} \cdot n - \{x\}^2 \right) = \frac{1}{13^2} \cdot (507 \cdot 13 - 65^2) = 14$$

⇒

$$\gamma^2 = 14$$

Über die Regressionsvorschriften ergibt sich⁵:

$$a_4 = +0,00144541$$

$$a_3 = -0,02894461$$

$$a_2 = +0,14258814$$

$$a_1 = +0,02317022$$

$$a_0 = -0,09053861$$

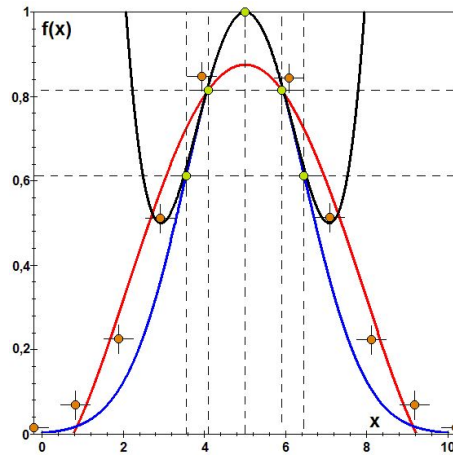
⁴nach [Dipa]

⁵Ermittlung über Maple-Classic-Worksheet©, unter www.Zenithpoint.de

⇒

$$\omega_0^2 = 25 \quad \gamma^2 = 8,62$$

Folgend Beispiel I grafisch dargestellt. Regressiertes Polynom **ROT** im Vergleich zur ermittelten substituierten Normalfunktion **BLAU**. **SCHWARZ**, die ersten drei Glieder der Taylorisierten Normalfunktion. Ebenfalls eingezeichnet, Urlisten-, Wendepunkte und Mittelwert.



Der Genauigkeitsabschätzer R :

$$R = \frac{N(0, \gamma, \omega_0)}{a_0(0, \gamma, \omega_0)_T} = \frac{0,002985}{-0,090539} = -0,033$$

Der Genauigkeitsabschätzer R^* :

$$R^* = (1 + r^*) \cdot \frac{1 + N(0, \gamma, \omega_0)}{1 + N^*(0, \gamma, \omega_0)} - r^* = 3,379144 \cdot \frac{1,003026}{1,234543} - 2,379144 = 0,366$$

2.2 Beispiel II

Mit $\omega_0^2 = 25$ und $\gamma^2 = 14$, daher $\sigma^2 = 14$.

n	x^1	x^2	x^3	x^4	x^5	x^6	x^7	x^8
1	-1	1	-1	1	-1	1	-1	1
2	0	0	0	0	0	0	0	0
3	1	1	1	1	1	1	1	1
4	2	4	8	16	32	64	128	256
5	3	9	27	81	243	729	2 187	6 561
6	4	16	64	256	1 024	4 096	16 384	65 536
7	5	25	125	625	3 125	15 625	78 125	390 625
8	6	36	216	1 296	7 776	46 656	279 936	1 679 616
9	7	49	343	2 401	16 807	117 649	823 543	5 764 801
10	8	64	512	4 096	32 768	262 144	2 097 152	16 777 216
11	9	81	729	6 561	59 049	531 441	4 782 969	43 046 721
12	10	100	1 000	10 000	100 000	1 000 000	10 000 000	100 000 000
13	11	121	1 331	14 641	161 051	1 771 561	19 487 171	214 358 881
13	65	507	4 355	39 975	381 875	3 749 967	37 567 595	382 090 215
n	$x^0 \cdot f(x)$		$x^1 \cdot f(x)$		$x^2 \cdot f(x)$		$x^3 \cdot f(x)$	
1	0, 439 175		-0, 439 175		0, 439 175		-0, 439 175	
2	0, 409 484		0, 000 000		0, 000 000		0, 000 000	
3	0, 439 175		0, 439 175		0, 439 175		0, 439 175	
4	0, 532 592		1, 065 184		2, 130 367		4, 260 734	
5	0, 693 701		2, 081 103		6, 243 309		18, 729 926	
6	0, 890 730		3, 562 919		14, 251 675		57, 006 700	
7	1, 000 000		5, 000 000		25, 000 000		125, 000 000	
8	0, 841 258		5, 047 547		30, 285 280		181, 711 682	
9	0, 439 175		3, 074 226		21, 519 579		150, 637 051	
10	0, 113 852		0, 910 815		7, 286 519		58, 292 153	
11	0, 011 333		0, 102 001		0, 918 006		8, 262 058	
12	0, 000 324		0, 003 237		0, 032 369		0, 323 693	
13	0, 000 019		0, 000 021		0, 000 232		0, 002 549	
13	5, 810 818		20, 847 053		108, 545 686		604, 227 546	

Nativ sind die gesuchten Werte abschätzbar über⁶:

$$\omega_0^2 = \left(\frac{\{x\}}{n} \right)^2 = \left(\frac{65}{13} \right)^2 = 25$$

⇒

$$\sigma^2 = \frac{1}{n^2} \cdot \left(\{x^2\} \cdot n - \{x\}^2 \right) = \frac{1}{13^2} \cdot (507 \cdot 13 - 65^2) = 14$$

⇒

$$\gamma^2 = 14$$

Über die Regressionsvorschriften ergibt sich⁷:

$$a_4 = -60411,65$$

$$a_3 = +1237575,73$$

$$a_2 = -7370220,88$$

$$a_1 = +10356282,47$$

$$a_0 = +616835146,55$$

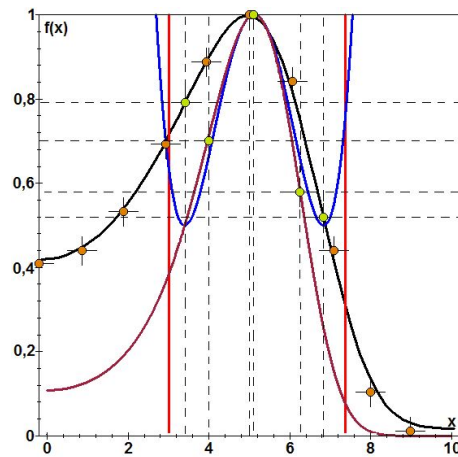
⇒

$$\omega_0^2 = 26,23 \quad \gamma^2 = 5,9$$

⁶nach [Dipa]

⁷Ermittlung über Maple-Classic-Worksheet©, unter www.Zenithpoint.de

Folgend Beispiel II grafisch dargestellt. Regressiertes Polynom **ROT** im Vergleich zur ermittelten substituierten Normalfunktion **BRAUN. BLAU**, die ersten drei Glieder der Taylorisierten Normalfunktion, sowie **SCHWARZ** die ordinatensymmetrische Normalfunktion mit den nativen Werten. Ebenfalls eingezeichnet, Urlisten-, Wendepunkte und Mittelwert.



Der Genauigkeitsabschätzer R :

$$R = \frac{N(0, \gamma, \omega_0)}{a_0(0, \gamma, \omega_0)_T} = \frac{0,000137}{0,108130} = 0,001$$

Der Genauigkeitsabschätzer R^* :

$$R^* = (1 + r^*) \cdot \frac{1 + N(0, \gamma, \omega_0)}{1 + N^*(0, \gamma, \omega_0)} - r^* = 3,379144 \cdot \frac{1,000137}{1,108130} - 2,379144 = 0,671$$

2.3 Beispiel III

Mit $\omega_0^2 = 25$ und $\gamma^2 = 0,4$, daher $\sigma^2 = 0,4$.

n	x^1	x^2	x^3	x^4	x^5	x^6	x^7	x^8
-	0	0	0	0	0	0	0	0
-	0	0	0	0	0	0	0	0
-	0	0	0	0	0	0	0	0
1/-	3	9	27	81	243	729	2 187	6 561
2/1	4	16	64	256	1 024	4 096	16 384	65 536
3/2	5	25	125	625	3 125	15 625	78 125	390 625
4/3	6	36	216	1 296	7 776	46 656	279 936	1 679 616
5/-	7	49	343	2 401	16 807	117 649	823 543	5 764 801
-	0	0	0	0	0	0	0	0
-	0	0	0	0	0	0	0	0
-	0	0	0	0	0	0	0	0
3	15	77	405	2 177	11 925	66 377	374 445	2 135 777
5	25	135	775	4 659	28 975	184 755	1 200 175	7 907 139
n	$x^0 \cdot f(x)$		$x^1 \cdot f(x)$		$x^2 \cdot f(x)$		$x^3 \cdot f(x)$	
-	0,000 000		0,000 000		0,000 000		0,000 000	
-	0,000 000		0,000 000		0,000 000		0,000 000	
-	0,000 000		0,000 000		0,000 000		0,000 000	
-	0,000 000		0,000 000		0,000 000		0,000 000	
1	0,006 738		0,026 952		0,107 807		0,431 229	
2	1,000 000		5,000 000		25,000 000		125,000 000	
3	0,006 738		0,040 428		0,242 566		1,455 397	
-	0,000 000		0,000 000		0,000 000		0,000 000	
-	0,000 000		0,000 000		0,000 000		0,000 062	
-	0,000 000		0,000 000		0,000 000		0,000 000	
-	0,000 000		0,000 000		0,000 000		0,000 000	
3	1,013 476		5,067 380		25,350 373		126,886 626	

Nativ sind die gesuchten Werte abschätzbar über⁸:

$$\omega_0^2 = \left(\frac{\{x\}}{n} \right)^2 = \left(\frac{15}{3} \right)^2 = 25$$

⇒

$$\sigma_*^2 = \frac{1}{n^2} \cdot \left(\{x^2\} \cdot n - \{x\}^2 \right) = \frac{1}{3^2} \cdot (77 \cdot 3 - 15^2) = 0,67$$

⇒

$$\gamma^2 = 0,67$$

Über die Regressionsvorschriften⁹ ergibt sich¹⁰:

$$a_4 = +0,24772461$$

$$a_3 = -4,95449010$$

$$a_2 = +35,91777344$$

$$a_1 = -111,45329100$$

$$a_0 = +124,80543790$$

⇒

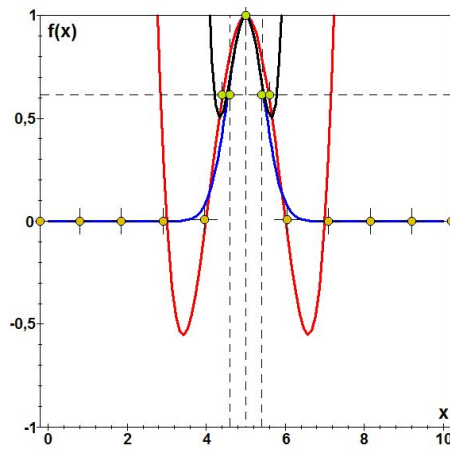
$$\omega_0^2 = 25 \quad \gamma^2 = 0,835$$

⁸nach [Dipa]

⁹Eine biquadratische Regression verlangt mindestens 5 Stützpunkte auf der Abszisse, in der Tabelle grau eingezeichnet und hier genutzt.

¹⁰Ermittlung über Maple-Classic-Worksheet©, unter www.Zenithpoint.de

Folgend Beispiel III grafisch dargestellt. Regressiertes Polynom **ROT** im Vergleich zur ermittelten substituierten Normalfunktion **BLAU**. **SCHWARZ**, die ersten drei Glieder der taylorisierten Normalfunktion. Ebenfalls eingezeichnet, Urlisten-, Wendepunkte und Mittelwert.



Obwohl effektiv nur drei Werte in der Urliste zur Verfügung stehen, ergeben sich nutzbare Ergebnisse.

Der Genauigkeitsabschätzer R :

$$R = \frac{N(0, \gamma, \omega_0)}{a_0(0, \gamma, \omega_0)_T} = \frac{0,000001}{124,80543790} \rightarrow 0$$

Der Genauigkeitsabschätzer R^* :

$$R^* = (1 + r^*) \cdot \frac{1 + N(0, \gamma, \omega_0)}{1 + N^*(0, \gamma, \omega_0)} - r^* = 3,379144 \cdot \frac{1,000000}{1,000003} - 2,379144 = 0,999$$