

Kapitel 12 – Stetige Zufallsvariablen

12.1. Dichtefunktion und Verteilungsfunktion	
<b>stetig</b>	Trägermenge T, also die Menge der möglichen Realisationen, ist durch ein Intervall gegeben Häufig ist T die Menge R aller reellen Zahlen !!!
<b>Verteilungsfunktion</b>	Beschreibt das Verhalten (wie bei diskret), wird beschrieben als Integral $F(x) = P(X \leq x)$ <div style="text-align: center;"> </div> <ul style="list-style-type: none"> <li>➤ gibt an das x <u>höchstens</u> einen bestimmten Wert annimmt! (Siehe auch <a href="https://www.youtube.com/watch?v=DoHTsDrzAQk">https://www.youtube.com/watch?v=DoHTsDrzAQk</a>)</li> <li>➤ monoton wachsend gegen 1</li> </ul> $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$ $F'(x) = f(x)$
<b>Dichtefunktion</b> Auch Wahrscheinlichkeitsdichte, Dichte von X	Hat nur die Nicht-Negativitätsbedingung!! d.h. $f(x) \geq 0$ Es gilt: $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$ (Normierungseigenschaft ... etwas angleichen)
<b>Rechteckverteilung</b> Auch stetige Gleichverteilung	Über das Intervall [a,b] $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{für } a \leq x \leq b \\ 0 & \text{... für alle sonstigen } x \end{cases}$ $F(x) = \begin{cases} 0 & \text{... für } x \leq a; \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{... für } a \leq x \leq b \\ 1 & \text{... für } x > b \end{cases}$ <div style="display: flex; align-items: center; margin-top: 10px;"> <div style="margin-right: 20px;"> <math>\left. \begin{array}{l} b-a \dots \text{Länge} \\ 1/b-a \dots \text{Höhe} \end{array} \right\}</math> </div> <math>A = 1</math> </div>

<p>„Die Realisationen von X liegen unterhalb oder oberhalb eines bestimmten Schwellenwerts“</p>	<p>Werte <math>F(x)</math> der Verteilungsfunktion <math>F(x) = P(x \leq X)</math> resp. die zu 1 komplementären Werte <math>P(X &gt; x) = 1 - F(x)</math> sollen ermittelt werden</p> <p>d.h. Wahrscheinlichkeit für <math>x</math> unterhalb/oberhalb eines Schwellenwertes: bei <math>n</math> Durchführungen sind „Anzahl <math>k</math>“ kleiner als/ größer als der Wert</p>
<p>„X nimmt Realisationen <math>x</math> in einem Intervall <math>[a; b]</math> an“</p>	<p>Hier sollen die Differenzen <math>F(a) - F(b)</math> von Werten der Verteilungsfunktion <math>F(x)</math> bestimmt werden</p> <p>d.h. <math>P</math> für <math>x</math> in einem <b>Intervall</b>: bei <math>n</math> Versuchen <math>P</math>, dass <math>a</math> <b>zwischen</b> <math>b</math> und <math>k</math> mal erscheint</p>

12.2. Kenngrößen stetiger Verteilungen

<p>Erwartungswert</p>	$\mu := E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx$
<p>Varianz</p>	$\sigma^2 := V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 \cdot f(x) dx.$
<p>Standardabweichung</p>	$\sigma = \sqrt{V(X)}$
<p>Standardisierungen:</p>	
<p>Lineartransformation</p>	<p>Transformation einer Zufallsvariable <math>X</math> in eine neue Variable <math>Z</math></p> $F(Z) = aX + b$
<p>z-Transformation</p>	$Z = \frac{x - \mu}{\sigma}$ <p><math>E(Z) = 0</math> <math>V(Z) = 1</math></p>
<p>Rechteckverteilung</p> <p>p-Quantile</p>	$\mu = E(X) = \frac{a + b}{2}$ $\sigma^2 = V(X) = \frac{(b - a)^2}{12}$ <p>Eindeutig erklärt, weil Verteilungsfunktion streng monoton wächst Es gilt: <math>p</math> mit <math>0 &lt; p &lt; 1</math> durch <math>F(x_p) = p</math> <math>F(X) = 0,5</math> ist der Median definiert</p> <p>Besondere Bedeutung: p- Quantile; (1-p) – Quantile, weil sie Hypothesen testen bei <math>p = 0,05 &gt; 0,01</math> ist eine Irrtumswahrscheinlichkeit angegeben!</p>

**12.3. Normalverteilung und Standardnormalverteilung**

**Normalverteilung**

Für die Modellierung von Zufallsvorgängen, von Carl Friedrich Gauss entwickelt  
 Glockenform!

**Dichtefunktion**

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) \quad \text{für alle reellen } x$$

Hängt von Erwartungswert und von der Varianz ab, und ist bezüglich dem  
 Erwartungswert symmetrisch (Glockenform!!!)

Hat Wendepunkte:  $\mu - \sigma$ ;  $\mu + \sigma$

**Kurznotation**

$X \sim N(\mu; \sigma^2)$  verwendet (lies: X ist normalverteilt mit Erwartungswert mü und  
 Varianz sigma-Quadrat)

Jede Dichtefunktion kann in eine Standardnormalverteilung überführt werden!

$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} * e^{(-\frac{1}{2}z^2)}$$

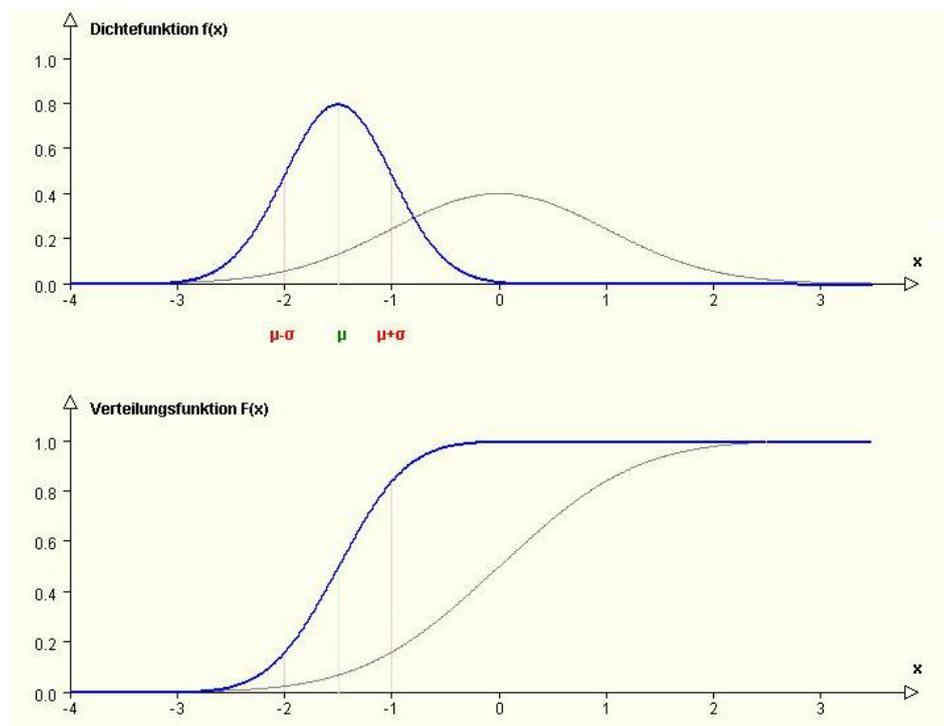
(Siehe unten, ergibt sich durch Einsetzen von  $\mu = 0$  und  $\sigma = 1$ )

**Verteilungsfunktion**

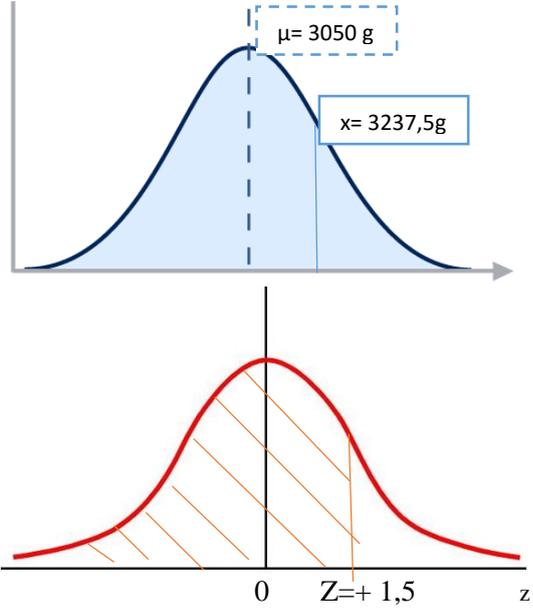
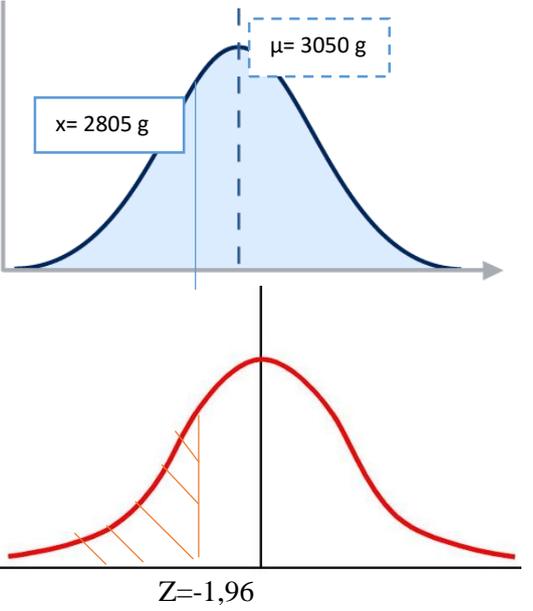
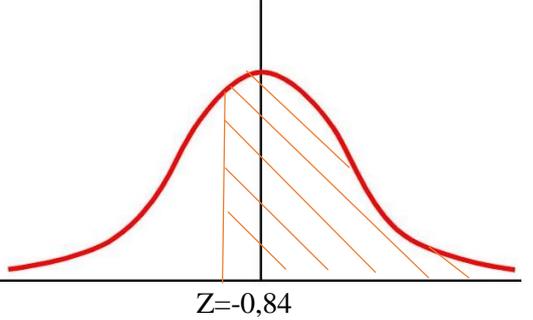
$$F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x \exp\left(-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dt$$

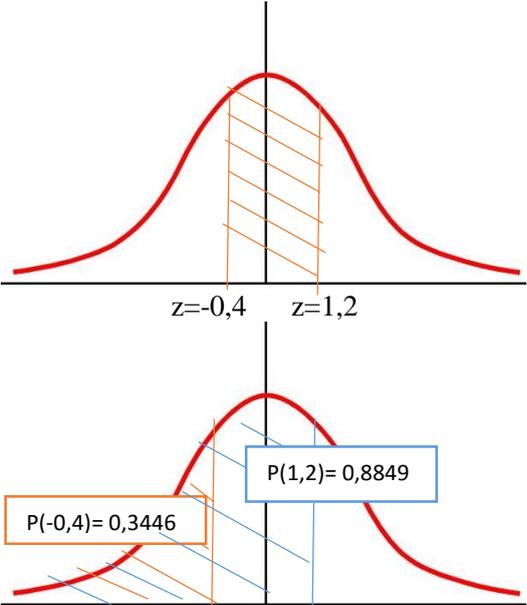
Sind miteinander verbunden, da:

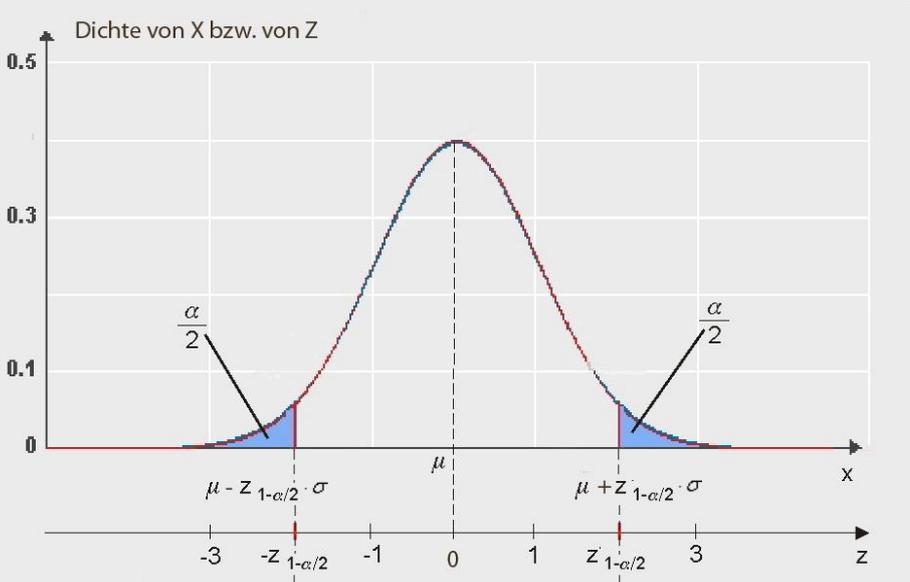
$$F'(x) = f(x)$$



	Die Gestalt beider Funktionen hängt vom Erwartungswert und der Varianz ab!
<p><b>Standardnormal- verteilung</b></p> <p>Auf eine Grundform zurückführbar!  <math>E(Z) = 0</math>  <math>V(Z) = 1</math></p> $Z = \frac{x - \mu}{\sigma}$ <p><math>Z \sim N(0,1)</math></p> <p><b>Dichtefunktion (Groß-Phi)</b></p> $\phi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right).$ <p><b>Verteilungsfunktion (klein-Phi)</b></p> $\Phi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^z \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$ <p>Nicht in geschlossener Form darstellbar</p>	
<p><math>\Phi'(z) = \phi(z)</math></p>	
<p><b>Beispiel</b></p>	<p>Aufgabe: Wie groß ist die Annahme der Wahrscheinlichkeit p, dass ein Neugeborenes ein Geburtsgewicht X</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>a) 3237,5g</li> <li>b) 2805 g</li> <li>c) Über 2945 g</li> <li>d) Zwischen 3000 bis 3200g aufweist</li> </ul> <p>Gegeben ist <math>\mu = 3050g</math> und <math>\sigma = 125g</math>.</p>

<p><b>a)</b></p>	$Z(x) = \frac{x - \mu}{\sigma}$ $Z(3237,5) = \frac{3237,5 - 3050}{125}$ $Z = 1,5$ <p>In die Tabelle für Werte der Verteilungsfunktion z der Standardverteilung schauen:</p> <p>Bei 1,50 ergibt sich <math>p = \underline{0,9332}</math></p> <p>Dass das Gewicht 3237,5g aufweist, liegt bei einer Wahrscheinlichkeit von 93,32 %.</p>	
<p><b>b)</b></p>	$Z(2805) = \frac{2805 - 3050}{125}$ $Z = -1,96$ <p>In der Tabelle ablesen, da es sich um eine Glockenform handelt, kann man hier den positiven Wert ablesen.</p> <p><math>p = 0,9750</math></p> <p>ABER der p-Wert ist für <math>z = 1,96</math>, um nun den für <math>z = -1,96</math> zu bekommen, rechnet man <math>p = 1 - 0,9750</math></p> <p><math>p = \underline{0,025}</math></p> <p>Dass das Gewicht 2805 g aufweist, liegt bei einer Wahrscheinlichkeit von 2,5 %.</p>	
<p><b>c)</b></p>	<p>Ausdruck „über“ = „Mindestens“ und bedeutet, alles was darüberliegt!</p> $Z(x > 2945) = \frac{2945 - 3050}{125}$ $Z = -0,84$ <p><math>p = 0,7995</math></p> <p>Dass das Gewicht über 2945g aufweist, liegt bei einer Wahrscheinlichkeit von 79,95 %.</p>	

<p><b>d)</b></p> <p><u>Schritt 1:</u>                  Man rechnet die z-Werte von 3000g und 3200g aus.</p> <p><math>Z(3000) = -0,4</math>  <math>Z(3200) = 1,2</math></p> <p><u>Schritt 2:</u>  <math>p(-0,4) = 1 - 0,6554</math>  <math>p(-0,4) = 0,3446</math> (rot)</p> <p><math>p(1,2) = 0,8849</math> (blau)</p> <p><u>Schritt 3</u>                  Nun wird <math>p(1,2)</math> mit <math>p(-0,4)</math> subtrahiert. Das Ergebnis lautet <math>p = 0,5403</math>.</p>	<p><u>Schritt 1:</u>                  Man rechnet die z-Werte von 3000g und 3200g aus.</p> <p><math>Z(3000) = -0,4</math>  <math>Z(3200) = 1,2</math></p> <p><u>Schritt 2:</u>  <math>p(-0,4) = 1 - 0,6554</math>  <math>p(-0,4) = 0,3446</math> (rot)</p> <p><math>p(1,2) = 0,8849</math> (blau)</p> <p><u>Schritt 3</u>                  Nun wird <math>p(1,2)</math> mit <math>p(-0,4)</math> subtrahiert. Das Ergebnis lautet <math>p = 0,5403</math>.</p>	 <p>Das Gewicht zwischen 3000g und 3200g liegt, liegt bei einer Wahrscheinlichkeit von 54,03 %.</p>
---	--	---

<p><b>Quantile</b></p>	 <p>Dichte von X bzw. von Z</p>
------------------------	---

**12.4. X<sup>2</sup>-, t- und F-Verteilung**

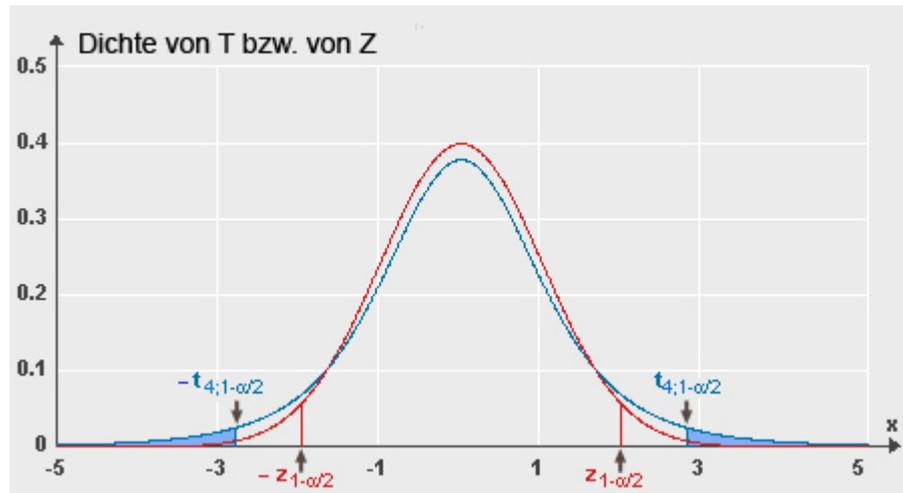
<p><b>X<sup>2</sup></b></p>	<p>Testen von Hypothesen über die Varianz einer Normalverteilung, Analyse von Häufigkeiten</p>
-----------------------------	--



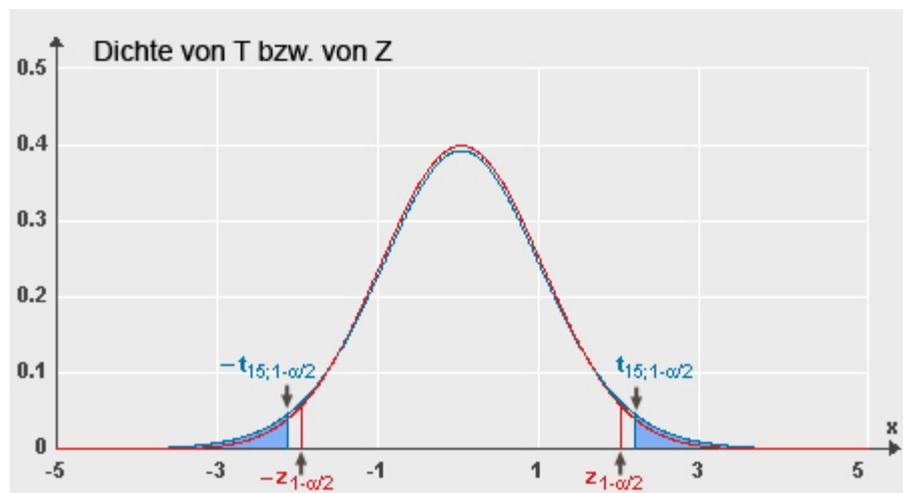
**Gestalt**

**n= 4**

**rot =  
 Standardnormal-  
 verteilung**



**n= 15**



**F**

Als Teststatistik, spielt eine zentrale Rolle in der Varianz- & Regressionsanalyse, um Varianzen auf ihre Unterschiedlichkeit zu prüfen  
 Wird von  $X^2$  abgeleitet, wird definiert durch  $X^2$  zwei verteilte unabhängige Zufallsvariablen mit  $m$  und  $n$  Freiheitsgraden

Sind  $X_1$  und  $X_2$  zwei unabhängige Zufallsvariablen mit  $X_1 \sim X^2_m$  und  $X_2 \sim X^2_n$ , so folgt die Zufallsvariable, welche mit der Anzahl der Freiheitsgraden dividiert wird:

$$Y := \frac{X_1/m}{X_2/n} = \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$$

$\sigma_1^2$  ... Varianz geschätzt aus der Stichprobe 1 für die Population

$\sigma_2^2$  ... Varianz geschätzt aus der Stichprobe 2 für die Population

F-Verteilung mit  $m$  und  $n$  Freiheitsgraden und man schreibt  $Y \sim F_{m;n}$  (lies:  $Y$  ist F-verteilt mit  $m$  und  $n$  Freiheitsgraden)

$$E(Y) = \frac{n}{n-2} \quad (n > 2)$$

$$V(Y) = \frac{2n^2 \cdot (m+n-2)}{m \cdot (n-2)^2 \cdot (n-4)} \quad (n > 4).$$

