

Kapitel 12 – Stetige Zufallsvariablen

12.1. Dichtefunktion und Verteilungsfunktion	
stetig	Trägermenge T, also die Menge der möglichen Realisationen, ist durch ein Intervall gegeben Häufig ist T die Menge R aller reellen Zahlen !!!
Verteilungsfunktion	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"> ➤ gibt an das x <u>höchstens</u> einen bestimmten Wert annimmt! (Siehe auch https://www.youtube.com/watch?v=DoHTsDrzAQk) ➤ monoton wachsend gegen 1 $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$ $F'(x) = f(x)$
Dichtefunktion 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)
Rechteckverteilung 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;"> $\left. \begin{array}{l} b-a \dots \text{Länge} \\ 1/b-a \dots \text{Höhe} \end{array} \right\}$ </div> $A = 1$ </div>

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

12.2. Kenngrößen stetiger Verteilungen

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

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

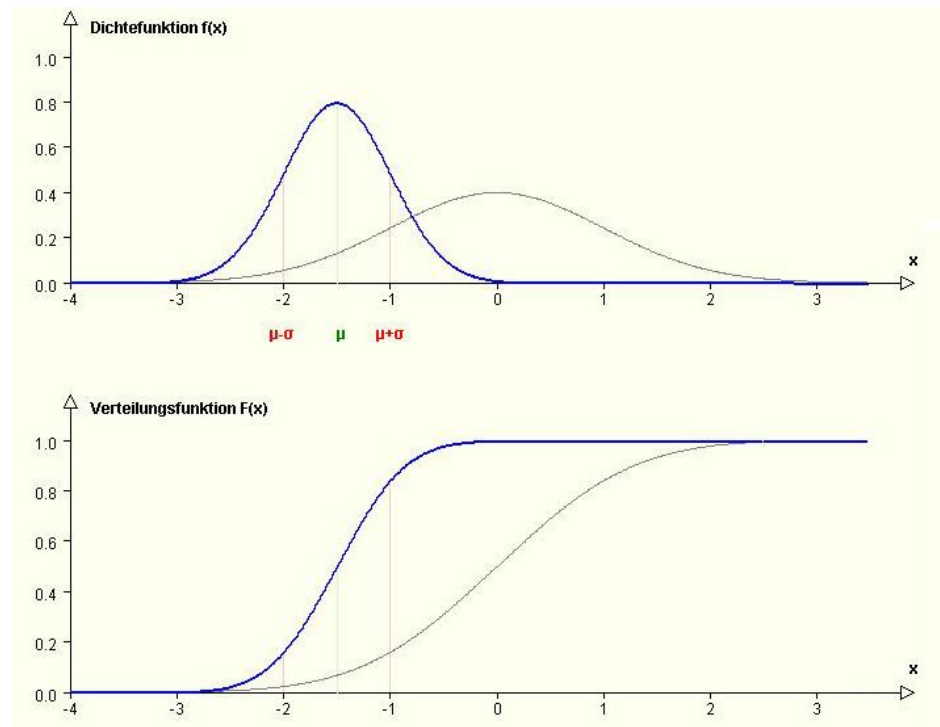
(Siehe unten, ergibt sich durch Einsetzen von $\mu = 0$ und $\sigma = 1$)

Verteilungsfunktion

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

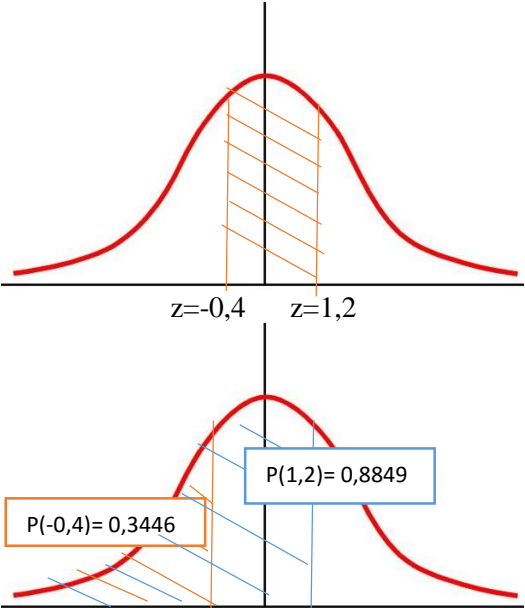
Sind miteinander verbunden, da:

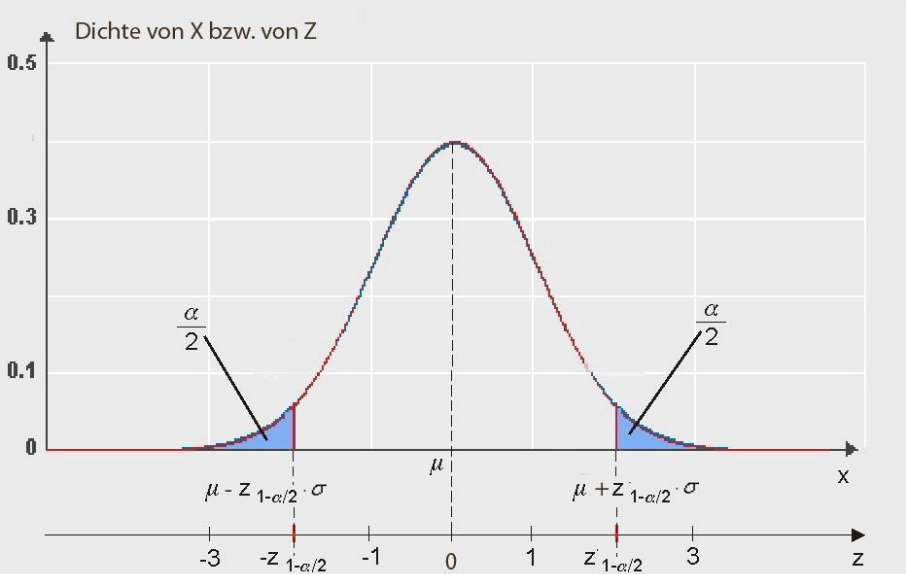
$$F'(x) = f(x)$$



	Die Gestalt beider Funktionen hängt vom Erwartungswert und der Varianz ab!
<p>Standardnormal- verteilung</p> <p>Auf eine Grundform zurückführbar! $E(Z) = 0$ $V(Z) = 1$</p> $Z = \frac{x - \mu}{\sigma}$ <p>$Z \sim N(0,1)$</p> <p>Dichtefunktion (Groß-Phi)</p> $\phi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right).$ <p>Verteilungsfunktion (klein-Phi)</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>$\Phi'(z) = \phi(z)$</p>	
<p>Beispiel</p>	<p>Aufgabe: Wie groß ist die Annahme der Wahrscheinlichkeit p, dass ein Neugeborenes ein Geburtsgewicht X</p> <ul style="list-style-type: none"> a) 3237,5g b) 2805 g c) Über 2945 g d) Zwischen 3000 bis 3200g aufweist <p>Gegeben ist $\mu = 3050g$ und $\sigma = 125g$.</p>

<p>a)</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 $p = \underline{0,9332}$</p> <p>Dass das Gewicht 3237,5g aufweist, liegt bei einer Wahrscheinlichkeit von 93,32 %.</p>	
<p>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>$p = 0,9750$</p> <p>ABER der p-Wert ist für $z = 1,96$, um nun den für $z = -1,96$ zu bekommen, rechnet man $p = 1 - 0,9750$</p> <p>$p = \underline{0,025}$</p> <p>Dass das Gewicht 2805 g aufweist, liegt bei einer Wahrscheinlichkeit von 2,5 %.</p>	
<p>c)</p>	<p>Ausdruck „über“ = „Mindestens“ und bedeutet, alles was darüberliegt!</p> $Z(x > 2945) = \frac{2945 - 3050}{125}$ $Z = -0,84$ <p>$p = 0,7995$</p> <p>Dass das Gewicht über 2945g aufweist, liegt bei einer Wahrscheinlichkeit von 79,95 %.</p>	

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

<p>Quantile</p>	
------------------------	--

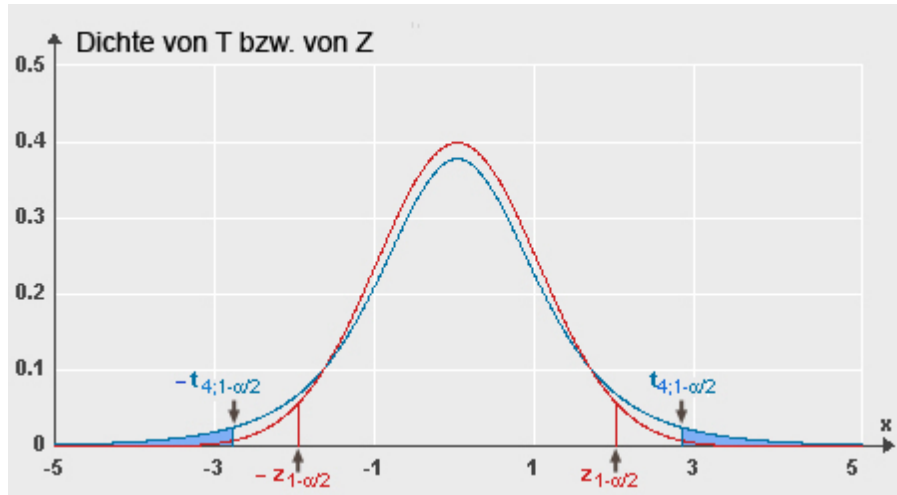
12.4. χ^2 -, t- und F-Verteilung

<p>χ^2</p>	<p>Testen von Hypothesen über die Varianz einer Normalverteilung, Analyse von Häufigkeiten</p>
-----------------------------------	--

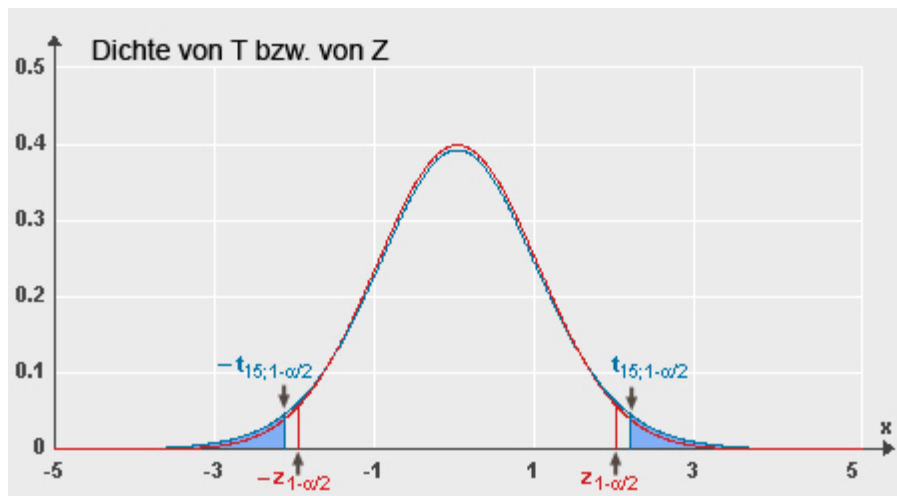
Gestalt

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:

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

σ_1^2 ... Varianz geschätzt aus der Stichprobe 1 für die Population
 σ_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)

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

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

