



### Verteilungsfunktion der Standardnormalverteilung:

	,00	,01	,02	,03	,04	,05	,06	,07	,08	,09
0,0	0,500	0,504	0,508	0,512	0,516	0,520	0,524	0,528	0,532	0,536
0,1	0,540	0,544	0,548	0,552	0,556	0,560	0,564	0,567	0,571	0,575
0,2	0,579	0,583	0,587	0,591	0,595	0,599	0,603	0,606	0,610	0,614
0,3	0,618	0,622	0,626	0,629	0,633	0,637	0,641	0,644	0,648	0,652
0,4	0,655	0,659	0,663	0,666	0,670	0,674	0,677	0,681	0,684	0,688
0,5	0,691	0,695	0,698	0,702	0,705	0,709	0,712	0,716	0,719	0,722
0,6	0,726	0,729	0,732	0,736	0,739	0,742	0,745	0,749	0,752	0,755
0,7	0,758	0,761	0,764	0,767	0,770	0,773	0,776	0,779	0,782	0,785
0,8	0,788	0,791	0,794	0,797	0,800	0,802	0,805	0,808	0,811	0,813
0,9	0,816	0,819	0,821	0,824	0,826	0,829	0,831	0,834	0,836	0,839
1,0	0,841	0,844	0,846	0,848	0,851	0,853	0,855	0,858	0,860	0,862
1,1	0,864	0,867	0,869	0,871	0,873	0,875	0,877	0,879	0,881	0,883
1,2	0,885	0,887	0,889	0,891	0,893	0,894	0,896	0,898	0,900	0,901
1,3	0,903	0,905	0,907	0,908	0,910	0,911	0,913	0,915	0,916	0,918
1,4	0,919	0,921	0,922	0,924	0,925	0,926	0,928	0,929	0,931	0,932
1,5	0,933	0,934	0,936	0,937	0,938	0,939	0,941	0,942	0,943	0,944
1,6	0,945	0,946	0,947	0,948	0,949	0,951	0,952	0,953	0,954	0,954
1,7	0,955	0,956	0,957	0,958	0,959	0,960	0,961	0,962	0,962	0,963
1,8	0,964	0,965	0,966	0,966	0,967	0,968	0,969	0,969	0,970	0,971
1,9	0,971	0,972	0,973	0,973	0,974	0,974	0,975	0,976	0,976	0,977
2,0	0,977	0,978	0,978	0,979	0,979	0,980	0,980	0,981	0,981	0,982
2,1	0,982	0,983	0,983	0,983	0,984	0,984	0,985	0,985	0,985	0,986
2,2	0,986	0,986	0,987	0,987	0,987	0,988	0,988	0,988	0,989	0,989
2,3	0,989	0,990	0,990	0,990	0,990	0,991	0,991	0,991	0,991	0,992
2,4	0,992	0,992	0,992	0,992	0,993	0,993	0,993	0,993	0,993	0,994
2,5	0,994	0,994	0,994	0,994	0,994	0,995	0,995	0,995	0,995	0,995
2,6	0,995	0,995	0,996	0,996	0,996	0,996	0,996	0,996	0,996	0,996
2,7	0,997	0,997	0,997	0,997	0,997	0,997	0,997	0,997	0,997	0,997
2,8	0,997	0,998	0,998	0,998	0,998	0,998	0,998	0,998	0,998	0,998
2,9	0,998	0,998	0,998	0,998	0,998	0,998	0,998	0,999	0,999	0,999

$$\text{Z-Transformation: } Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

- Exponentialverteilung:  $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ ,  $F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$
- Weibull-Verteilung:  $F(x) = 1 - e^{-(\lambda x)^k}$
- Gumbel-Verteilung:  $F(x) = e^{-e^{-(x-a)/b}}$

### Lage- und Streuungsmaße

	diskrete Zufallsvariablen	stetige Zufallsvariablen
Erwartungswert	$E(X) = \sum_{i=1}^n f(x_i) x_i$	$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) x dx$
Varianz	$\text{Var}(X) = \sum_{i=1}^n f(x_i) [x_i - E(X)]^2$	$\text{Var}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) [x - E(X)]^2 dx$

	Erwartungswert	Varianz
Binomialverteilung	$n p$	$n p q$
Poisson-Verteilung	$\lambda$	$\lambda$
Exponentialverteilung	$1/\lambda$	$1/\lambda^2$
Normalverteilung	$\mu$	$\sigma^2$

$$\text{empirischer Mittelwert } \bar{X} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N X_i, \text{ empirische Varianz } S^2 = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})^2$$

$$E(\bar{X}) = E(X), \text{ Var}(\bar{X}) = \text{Var}(X)/N$$

$$\mu = \bar{X} \pm t_{1-\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{N}}$$





### Chi-Quadrat-Verteilungstest:

- Absolute Häufigkeit  $n_i$  der N Messwerte in I Klassen bzw. Intervallen ermitteln ( $i = 1, \dots, I$ )
- Typ der Wahrscheinlichkeitsverteilung identifizieren, Parameter der Wahrscheinlichkeitsverteilung abschätzen, Null- und Alternativhypothese formulieren
- Ausgehend von der Nullhypothese hypothetische absolute Häufigkeiten  $n_i^*$  in den vorgegebenen I Klassen berechnen
- Klassen so zusammenfassen, dass  $n_i^*$  überall mindestens 5 beträgt (reduzierte Anzahl Klassen:  $I^*$ )

$$\text{Teststatistik: } \chi^2 = \sum_{i=1}^{I^*} \frac{(n_i - n_i^*)^2}{n_i^*}$$

$H_0$  trifft zu und Anzahl N der Messwerte genügend groß (Faustregel:  $N > 50$ )

$\Rightarrow \chi^2$  ist Chi-Quadrat-verteilt mit dem Freiheitsgrad

$f = I^* - 1$  – Anzahl der empirisch bestimmten Parameter der hypothetischen Verteilung.

## Zusammenhangsanalyse

### Kontingenzanalyse

gegeben: nominal- oder ordinalskalierte Daten zu zwei Merkmalen X und Y

Kontingenztafel:

		Merkmal Y			
Merkmal X	x <sub>1</sub>	y <sub>1</sub>	y <sub>2</sub>	...	y <sub>J</sub>
		n <sub>11</sub>	n <sub>12</sub>	...	n <sub>1J</sub>
	x <sub>2</sub>	n <sub>21</sub>	n <sub>22</sub>	...	n <sub>2J</sub>
	...	...	...	...	...
	x <sub>I</sub>	n <sub>I1</sub>	n <sub>I2</sub>	...	n <sub>IJ</sub>
Randsumme		M <sub>1</sub>	M <sub>2</sub>	...	M <sub>J</sub>

- $x_i$ : Ausprägungen des Merkmals X,  $i = 1, \dots, I$
- $y_j$ : Ausprägungen des Merkmals Y,  $j = 1, \dots, J$
- N: Gesamtzahl der Beobachtungswerte
- $n_{ij}$ : Anzahl der Beobachtungen mit der Merkmalskombination  $X = x_i$  und  $Y = y_j$
- Randsumme  $N_i$ : absolute Häufigkeit des Vorkommens der Merkmalsausprägung  $x_i$
- Randsumme  $M_j$ : absolute Häufigkeit des Vorkommens der Merkmalsausprägung  $y_j$

Chi-Quadrat-Unabhängigkeitstest:

- Erwartete absolute Häufigkeiten  $n_{ij}^* = \frac{N_i M_j}{N}$  berechnen
- Klassen so zusammenfassen, dass  $n_{ij}^*$  überall mindestens 5 beträgt (reduzierte Anzahl Merkmalsausprägungen:  $I^*, J^*$ )

$$\text{Teststatistik: } \chi^2 = \sum_{i=1}^{I^*} \sum_{j=1}^{J^*} \frac{(n_{ij} - n_{ij}^*)^2}{n_{ij}^*}$$

$H_0$  trifft zu und Anzahl N der Messwerte genügend groß (Faustregel:  $N > 50$ )

$\Rightarrow \chi^2$  ist Chi-Quadrat-verteilt mit dem Freiheitgrad  $f = (I^* - 1) (J^* - 1)$ .

$$\text{korrigierter Kontingenzkoeffizient: } K_{\text{korr}} = \frac{K}{K_{\max}} \text{ mit } K = \sqrt{\frac{\chi^2}{\chi^2 + N}} \text{ und } K_{\max} = \sqrt{\frac{\min\{I, J\} - 1}{\min\{I, J\}}}$$

### Einfache lineare Regression

gegeben: mindestens intervallskalierte Daten zu zwei voneinander abhängigen Variablen X und Y  
gesucht: Parameter der Regressionsfunktion  $Y = f(X) = aX + b$

$$a = \frac{N \sum_{i=1}^N x_i y_i - \sum_{i=1}^N x_i \sum_{i=1}^N y_i}{N \sum_{i=1}^N x_i^2 - \left( \sum_{i=1}^N x_i \right)^2} = r \frac{s_y}{s_x}, \quad b = \frac{\sum_{i=1}^N x_i^2 \sum_{i=1}^N y_i - \sum_{i=1}^N x_i \sum_{i=1}^N x_i y_i}{N \sum_{i=1}^N x_i^2 - \left( \sum_{i=1}^N x_i \right)^2} = \bar{y} - a \bar{x}$$

### Einfaktorielle Varianzanalyse

gegeben: nominalskalierte Daten zu einer unabhängigen Variable (einem Faktor)  
mindestens intervallskalierte Daten zu einer abhängigen Variable X

Annahmen:

- Das Merkmal X wird nur durch einen Faktor A systematisch beeinflusst, der in I Stufen vorgegeben ist.
- Die Daten in den I Stichproben sind normalverteilt.
- Jede der Normalverteilungen hat dieselbe Varianz ( $\text{Var}(X_i) = \sigma^2 \forall i = 1, \dots, I$ ).
- Die I Stichproben sind unabhängig voneinander.

1. empirische Mittelwerte berechnen

- Gesamtmittelwert bzw. arithmetisches Mittel der Merkmalswerte:  $\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^{N_i} x_{ij}$
- empirische Mittelwerte in den Stufen des Faktors A:  $\bar{x}_i = \frac{1}{N_i} \sum_{j=1}^{N_i} x_{ij}$

2. Streuungszerlegung vornehmen:  $SQ = SQ_A + SQ_R$

- $SQ = \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^{N_i} (x_{ij} - \bar{x})^2$  : Gesamtstreuung
- $SQ_A = \sum_{i=1}^I N_i (\bar{x}_i - \bar{x})^2$  : durch den Faktor A verursachte Streuung
- $SQ_R = SQ - SQ_A$ : zufällige Streuung bzw. Reststreuung

3. Streuungen in empirische Varianzen umrechnen:

$$S_A^2 = \frac{SQ_A}{I-1}, \quad S_R^2 = \frac{SQ_R}{N-I}$$

4. einseitigen F-Test durchführen

$$H_0: \sigma_A^2 \leq \sigma_R^2$$

$$H_1: \sigma_A^2 > \sigma_R^2$$

$$\text{Teststatistik: } F = \frac{S_A^2}{S_R^2}$$

### Zweifaktorielle Varianzanalyse

gegeben: nominalskalierte Daten zu zwei unabhängigen Variablen (Faktoren)  
mindestens intervallskalierte Daten zu einer abhängigen Variable X

Annahmen:

- Das Merkmal X wird nur durch zwei Faktoren A und B systematisch beeinflusst, die in I und J Stufen ( $I \cdot J$  Faktorstufenkombinationen) vorgegeben sind.
- In jeder Faktorstufenkombination liegt die gleiche Anzahl  $K > 1$  von Messwerten vor.  
 $\Rightarrow$  Gesamtzahl der Messwerte:  $N = I \cdot J \cdot K$
- Die Daten in den  $I \cdot J$  Stichproben des Umfangs K sind normalverteilt.
- Jede der Normalverteilungen hat dieselbe Varianz ( $\text{Var}(X_{ij}) = \sigma^2 \forall i = 1, \dots, I$  und  $j = 1, \dots, J$ ).
- Die  $I \cdot J$  Stichproben sind unabhängig voneinander.

1. empirische Mittelwerte berechnen

- Gesamtmittelwert bzw. arithmetisches Mittel der Merkmalswerte:  $\bar{x} = \frac{1}{IJK} \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \sum_{k=1}^K x_{ijk}$
- empirische Mittelwerte in den Stufen des Faktors A:  $\bar{x}_{Ai} = \frac{1}{JK} \sum_{j=1}^J \sum_{k=1}^K x_{ijk}$
- empirische Mittelwerte in den Stufen des Faktors B:  $\bar{x}_{Bj} = \frac{1}{IK} \sum_{i=1}^I \sum_{k=1}^K x_{ijk}$
- empirische Mittelwerte in den Faktorstufenkombinationen ij:  $\bar{x}_{ij} = \frac{1}{K} \sum_{k=1}^K x_{ijk}$

2. Streuungszerlegung vornehmen:  $SQ = SQ_A + SQ_B + SQ_{AB} + SQ_R$

- $SQ = \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \sum_{k=1}^K (x_{ijk} - \bar{x})^2$  : Gesamtstreuung
- $SQ_A = JK \sum_{i=1}^I (\bar{x}_{Ai} - \bar{x})^2$  : durch den Faktor A verursachte Streuung
- $SQ_B = IK \sum_{j=1}^J (\bar{x}_{Bj} - \bar{x})^2$  : durch den Faktor B verursachte Streuung
- $SQ_{AB} = K \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J (\bar{x}_{ij} - \bar{x}_{Ai} - \bar{x}_{Bj} + \bar{x})^2$  : durch Wechselwirkung zw. A u. B verursachte Streuung
- $SQ_R = SQ - SQ_A - SQ_B - SQ_{AB}$ : zufällige Streuung bzw. Reststreuung

3. Streuungen in empirische Varianzen umrechnen:

$$S_A^2 = \frac{SQ_A}{I-1}, S_B^2 = \frac{SQ_B}{J-1}, S_{AB}^2 = \frac{SQ_{AB}}{(I-1)(J-1)}, S_R^2 = \frac{SQ_R}{IJ(K-1)}$$

4. einseitige F-Tests durchführen

$$\begin{aligned} H_0: \sigma_A^2 &\leq \sigma_R^2 \\ H_1: \sigma_A^2 &> \sigma_R^2 \end{aligned}$$

$$\text{Teststatistik: } F_A = \frac{S_A^2}{S_R^2}$$

$$\begin{aligned} H_0: \sigma_B^2 &\leq \sigma_R^2 \\ H_1: \sigma_B^2 &> \sigma_R^2 \end{aligned}$$

$$\text{Teststatistik: } F_B = \frac{S_B^2}{S_R^2}$$

$$\begin{aligned} H_0: \sigma_{AB}^2 &\leq \sigma_R^2 \\ H_1: \sigma_{AB}^2 &> \sigma_R^2 \end{aligned}$$

$$\text{Teststatistik: } F_{AB} = \frac{S_{AB}^2}{S_R^2}$$

## Multiple Mittelwertvergleiche

gegeben: I Stichproben normalverteilter Variablen gleicher Varianz, insgesamt N Werte  
empirische Mittelwerte  $\bar{x}_i \neq \bar{x}_j$

$$H_0: \mu_i = \mu_j$$

$$H_1: \mu_i \neq \mu_j$$

Umfänge der beiden miteinander zu vergleichenden Stichproben i und j:  $N_i, N_j$

- multipler (m-facher) t-Test mit Bonferroni-Korrektur:  
gewünscht: multiple Irrtumswahrscheinlichkeit  $\alpha$

$$\text{Grenzdifferenz: } g_{ij} = t_{1-\alpha'/2} \sqrt{\frac{s_i^2}{N_i} + \frac{s_j^2}{N_j}}$$

$s_i^2, s_j^2$ : empirische Varianzen der Stichproben i und j

$t_{1-\alpha'/2}$ :  $(1-\alpha'/2)$ -Quantil der t-Verteilung mit dem Freiheitsgrad  $f = N_i + N_j - 2$

$$\alpha' = 1 - (1 - \alpha)^{1/m} \approx \alpha/m$$

- Scheffé-Test für paarweise Vergleiche:

$$\text{Grenzdifferenz: } g_{ij} = \sqrt{(I-1) \left( \frac{1}{N_i} + \frac{1}{N_j} \right) S_R^2 F_{1-\alpha}}$$

$s_R^2$ : zufallsbedingte empirische Varianz

$F_{1-\alpha}$ :  $(1-\alpha)$ -Quantil der F-Verteilung mit den Freiheitsgraden  $f_1 = I - 1$  und  $f_2 = N - I$

- Tukey-Kramer-Test für paarweise Vergleiche:

$$\text{Grenzdifferenz: } g_{ij} = q_{1-\alpha} \sqrt{\frac{1}{2} \left( \frac{1}{N_i} + \frac{1}{N_j} \right) s_R^2}$$

$s_R^2$ : zufallsbedingte empirische Varianz

$q_{1-\alpha}$ :  $(1-\alpha)$ -Quantil der Verteilung der studentisierten Variationsbreite mit den Parametern  $I$  und  $f = N - I$

$H_0$  wird verworfen, falls  $|\bar{x}_i - \bar{x}_j| > g_{ij}$ .

## Optimaler Stichprobenumfang

- Intervallschätzung für den Erwartungswert normalverteilter Variablen:

$$N \geq \left( t_{1-\alpha/2} * \frac{s^*}{\Delta x} \right)^2$$

$s^*$ : Mindestgröße der empirischen Standardabweichung  $s$

$t_{1-\alpha/2}^*$ :  $t_{1-\alpha/2}$  für  $N \rightarrow \infty$

$\Delta x$ : gewünschte Genauigkeit

- Einstichproben-t-Test (Parametertest für den Erwartungswert)

$$N \geq \frac{s^{*2} (t_{1-\alpha/2}^* + t_{1-\beta}^*)^2}{\Delta^2}$$

$s^*$ : Mindestgröße der empirischen Standardabweichung  $s$

$t_{1-\alpha/2}^*$  und  $t_{1-\beta}^*$ :  $t_{1-\alpha/2}$  und  $t_{1-\beta}$  für  $N \rightarrow \infty$

$\Delta$ : Mindestabweichung, die erkannt werden soll

- Zweistichproben-t-Test:

$$N \geq \frac{2s^{*2} (t_{1-\alpha/2}^* + t_{1-\beta}^*)^2}{\Delta^2}$$

$s^*$ : Mindestgröße der empirischen Standardabweichung  $s$

$t_{1-\alpha/2}^*$  und  $t_{1-\beta}^*$ :  $t_{1-\alpha/2}$  und  $t_{1-\beta}$  für  $N \rightarrow \infty$

$\Delta$ : Mindestdifferenz, die erkannt werden soll