7. Binomialverteilung

Die Binomial-Verteilung ist eine der wichtigsten diskreten Verteilungen. Auch hier betrachten wir ein Bernoulli-Experiment als Grundexperiment (s. auch 6.b. Wartezeitverteilung). D.h. wir interessieren uns für ein spezielles Ziel-Ereignis A (typischerweise als Treffer oder Erfolg bezeichnet) und unterscheiden somit "Treffer" und "Nichttreffer"Für den Treffer hat man die Wahrscheinlichkeit p. Also ist die Wahrscheinlichkeit für den Nichttreffer 1-p=q.

Dieses Experiment wird *n* Mal <u>unverändert</u> wiederholt (Bernoulli-Kette).

Hierbei ist *X* die Anzahl *k* der Treffer. Dann ist $P(X = k) = \binom{n}{k} p^k \cdot (1-p)^{n-k}$. Oder mit der

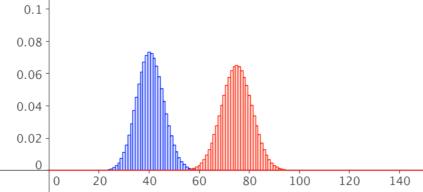
Abkürzung
$$q = 1-p$$
 $P(X = k) = \begin{pmatrix} n \\ k \end{pmatrix} \cdot p^k \cdot q^{n-k}$.

Als konkretes Beispiel betrachten wir Würfeln mit 5 Würfeln. Wir wollen die Wahrscheinlichkeit für 3 Sechsen herausfinden.

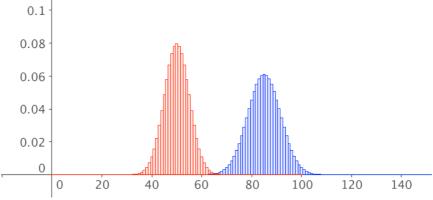
Dann haben wir die Größen: $p = \frac{1}{6}$, $q = \frac{5}{6}$, n = 5, k = 3. Wir setzen die Werte ein:

$$P(X=3) = \begin{pmatrix} 5 \\ 3 \end{pmatrix} \cdot \left(\frac{1}{6}\right)^3 \cdot \left(\frac{5}{6}\right)^2 = \frac{5 \cdot 4}{2} \cdot \frac{1}{216} \cdot \frac{25}{36} = \frac{250}{216 \cdot 36} \approx 0,0323.$$

Stellt man die Binomialverteilung in einer Grafik dar (p-k-Diagramm), ergibt sich ein "Berg". Verändert man die Parameter n und p, so erhält man:



Bei festem n: Mit wachsendem p wandert der "Berg" nach rechts. In der Abbildung ist für beide Verteilungen n=150. Der linke "Berg" ist die Verteilung für p=0,27, der rechte für p=0,5.



Bei festem p: Mit wachsendem n wird der "Berg" flacher und breiter. In der Abbildung ist für beide Verteilungen p=0.5 fest. Der linke "Berg" ist die Verteilung für n=100, der rechte für n=170.

Beispiel:

Ein Lehrer ist mit der Pünktlichkeit seiner Klasse unzufrieden und bietet ihnen folgende Belohnung an: Wenn in der (kritischen) Montagmorgenstunde nur 0 oder 1 SchülerIn verspätet sind, dann will er 2 € in die Klassenkasse zahlen.

In der Klasse sind 25 Schülerinnen und Schüler, jeder einzelne von ihnen ist zu 95% pünktlich (also gar nicht so schlecht, wie der Lehrer denkt). Ein Schuljahr hat 40 Schulwochen, also gehen 40 kritische Montage in die Wette ein.

Überschlagsmäßig rechnen die Schüler: 95% von 40 Stunden sind 38 Stunden. Also muss der Lehrer voraussichtlich 76€ zahlen.

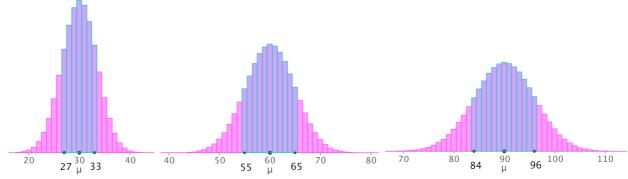
Für die "Klassenpünktlichkeit" sieht die Rechnung allerdings deutlich ungünstiger aus. Die Klassenpünktlichkeit berechnet sich mit der Binomialverteilung und folgenden Parametern: p = 0.95, n = 25, k = 25 oder k = 24

 $P(X = 25) + P(X = 24) \approx 0.2774 + 0.3650 = 0.6424$. Das bedeutet, dass die Lehrkraft in ~64% der 40 Stunden 2€ bezahlen müsste. Das sind ca. 26 Stunden, also 52 €.

Für die Binomialverteilung gelten folgende Formeln für die charakteristischen Größen:

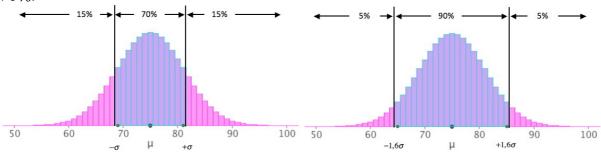
$$E(X) = n \cdot p$$
, $V(X) = n \cdot p \cdot q$, $\sigma = \sqrt{n \cdot p \cdot q}$.

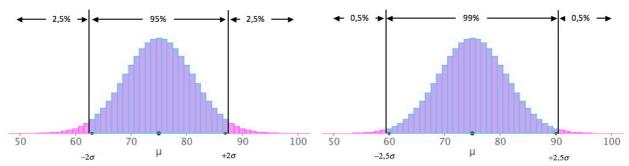
Diese charakteristischen Größen findet man in der grafischen Darstellung folgendermaßen wieder: der "Berg" hat sein Maximum bei E(X). Die Breite des Berges wird in σ gemessen.



In allen drei Beispielen (n=50, n=100, n=150, stets p=0.6) stellt der dunklere, zentrale Bereich das Intervall [$E(X)-\sigma$, $E(X)+\sigma$] dar (E(X) wird hier, wie häufig, mit μ bezeichnet). Man erkennt recht gut die Eigenschaft, dass der "Berg" mit wachsendem n auch breiter wird.

Im Intervall $[E(X) - \sigma, E(X) + \sigma]$ liegt die Trefferzahl mit einer Wahrscheinlichkeit von ca. 70%.





Wie in den obigen Abbildungen dargestellt, kann man für Binomialverteilungen ungefähr die folgenden Werte angeben:

Im Intervall $[E(X) - \sigma, E(X) + \sigma]$ liegt die Trefferzahl mit einer W' von ca. 70%. Im Intervall $[E(X) - 1,6\sigma, E(X) + 1,6\sigma]$ liegt die Trefferzahl mit einer W' von ca. 90%. Im Intervall $[E(X) - 2\sigma, E(X) + 2\sigma]$ liegt die Trefferzahl mit einer W' von ca. 95%. Im Intervall $[E(X) - 2,5\sigma, E(X) + 2,5\sigma]$ liegt die Trefferzahl mit einer W' von ca. 99%.

Die Kenngrößen Erwartungswert E(X) und Standardabweichung σ wachsen beide mit zunehmender Versuchzahl n. Jedoch nicht in gleicher Weise. Das wollen wir kurz analysieren und damit die Frage beantworten: **Warum lohnt es sich, so viele Versuche wie möglich zu machen?**

Wir betrachten die Kenngrößen und ihre Abhängigkeit von der Versuchszahl n: $E(X) = n \cdot p$ Der Erwartungswert wächst linear mit n.

Bsp.:
$$n = 60$$
, $p = \frac{1}{6}$, $E(X) = 10 \rightarrow n = 240$, $p = \frac{1}{6}$, $E(X) = 40$

Also: Eine <u>Vervier</u>fachung der Versuchszahl n führt zu einer <u>Vervier</u>fachung des Erwartungswerts E(X).

$$\sigma = \sqrt{n \cdot p \cdot q} = \sqrt{n} \cdot \sqrt{p \cdot q}$$
 Die Standardabweichung wächst, aber nur mit \sqrt{n} .

Bsp.:
$$n = 60$$
, $p = \frac{1}{6}$, $\sigma = \sqrt{60 \cdot \frac{1}{6} \cdot \frac{5}{6}} \approx 2,887 \rightarrow n = 240$, $p = \frac{1}{6}$, $\sigma = \sqrt{240 \cdot \frac{1}{6} \cdot \frac{5}{6}} \approx 5,774$

Eine <u>Vervier</u>fachung der Versuchszahl n führt aber nur zu einer <u>Verdoppel</u>ung der Standardabweichung σ .

 $\hbox{D.h. relativ zur Versuchsanzahl wird die Standardabweichung schmaler und damit der "Berg" schmaler.}$

Diese oben dargestellten Dinge sind die Grundlage für die Beurteilung statistischer Daten.

Betrachten wir auch dazu zwei Beispiele:

1. Bei dem herkömmlichen Unterricht gibt es eine Testaufgabe, die zu 45% richtig beantwortet wird. Eine neue Lehrkraft behauptet, die Didaktik verbessert zu haben, so dass der Unterricht besser wird. Die neue Lehrkraft lässt, die Klasse die sie angeblich "besser" unterrichtet hat, dieselbe Testaufgabe machen. Die Klasse besteht aus 25 SchülerInnen, von denen 14 die Testaufgabe dann richtig beantworten. In wie fern ist dieses Ergebnis wirklich besser?

Die Daten für die zugrunde liegende Binomialverteilung sind:

p = 0.45, n = 25 Wir haben k = 14 Treffer

$$\Rightarrow \mu = 25 \cdot 0,45 = 11,25$$

$$\Rightarrow \sigma = \sqrt{25 \cdot 0,45 \cdot 0,55} \approx 2,5$$

$$\underbrace{14 - 11,25}_{k-\mu} = \underbrace{2,75}_{\text{absolute Abweichung bezogen auf Sigma}} \approx \underbrace{1,1\sigma}_{\text{relative Abweichung bezogen auf Sigma}}$$

Die Behauptung: "14 Richtige von 25 weist auf einen besseren Unterricht hin" ist richtig mit einer *Unsicherheit* von ca. 10%. Denn in der 1,1 σ -Umgebung um den Erwartungswert liegen ca. 80% der Werte, so dass jeweils 10% zu beiden Seiten außerhalb liegen. **In der (didaktischen) Forschung** arbeitet man üblicherweise mit einer Unsicherheit von **ca. 5 %.** D.h. die "normalen" Werte liegen in einer 1,6 σ -Umgebung. Das bedeutet in unserem Fall: p = 0,45, n = 25, also $\sigma \approx 2,5$. Dann ist $1,6 \cdot \sigma = 4$ $\mu + 1,6\sigma = 11,25 + 4 = 15,25$. D.h. 15, besser noch 16, richtige Antworten (bei 25 Schülerinnen und Schülern) weisen einen "signifikant" besseren Unterricht nach, auf dem "Signifikanzniveau" von 5%. (Anmerkung: In dem vorliegenden Beispiel mit kleinen Zahlen könnten alle Wahrscheinlichkeiten direkt ausgerechnet werden. Die hier angewandte Vorgehensweise ist vor allem bei deutlich größeren Werten angebracht und hat dann auch deutlich kleinere Ungenauigkeiten.)

2. Lottospiel

Bei den Lottoziehungen werden natürlich nicht alle Zahlen stets gleich häufig gezogen. Es gibt dabei "statistische Schwankungen". Wie sind diese einzuschätzen? Die hier abgebildete Tabelle zeigt die häufigsten und seltensten Zahlen für alle 4970 Ziehungen seit 1955 (Stand 18.06.2011).

Wir betrachten zunächst die Ziehungen der 6 Gewinnzahlen ohne die Zusatzzahl (oberer Teil der Tabelle)

Für die Zahl 13 beträgt dann die Abweichung: $552-608,6=-56,6\approx-2,3\cdot\sigma$

Das liegt deutlich außerhalb der $2\,\sigma$ -

Die häufigsten und seltensten Lottozahlen
Auswertung ohne Zusatzzahl

häufigste	Zahl:	wie	oft:	seltenste	Zahl:	wie	oft:
43		651	mal	13		552	mal
26		649	mal	45		564	mal
38		648	mal	28		570	mal
25		643	mal	15		577	mal
31		641	mal	20		578	mal
49		639	mal	29		581	mal
6		635	mal	8		584	mal
27		635	mal	21		587	mal
41		631	mal	46		587	mal
9		630	mal	10		592	mal

» Gesamtauflistung

Auswertung mit Zusatzzahl

haufigste	zanı:	wie	oft:		seltenste	zanı:	wie	oft:
38		759	mal		13		652	mal
31		749	mal		20		658	mal
25		744	mal		28		664	mal
26		744	mal	100	45		668	mal
16		741	mal		12		674	mal
49		741	mal		15		674	mal
41		737	mal		21		687	mal
33		731	mal		29		690	mal
43		730	mal		24		693	mal
3		727	mal		5		693	mal

Umgebung, so dass die Behauptung: "Die Lottomaschine benachteiligt die 13 auf Grund ihrer Konstruktion" mit einer Wahrscheinlichkeit von ca. 99% richtig ist. Ähnliche Aussagen kann man auch für die Bevorzugung der häufigsten Zahlen aufstellen, sowohl ohne als auch mit Berücksichtigung der Zusatzzahl.

Abweichung für die 43: $651 - 608, 6 = 43, 4 \approx +1, 7 \cdot \sigma$

Mit Berücksichtigung der Zusatzzahl:

Abweichung für die 13: $652-710=58,0 \approx -2,2 \cdot \sigma$ Abweichung für die 38: $759-710=49 \approx +1,9 \cdot \sigma$

7.1 Alternativtest

Es gibt Situationen, bei denen zwei Wahrscheinlichkeiten für ein einfaches Bernoulli-Experiment zur Auswahl stehen. Es könnte z.B. sein, dass man für das Würfeln mit zwei Würfeln über ein Experiment entscheiden möchte, ob dabei die Reihenfolge zu unterscheiden ist oder nicht. Die beiden unterschiedlichen Annahmen führen auf zwei unterschiedliche Wahrscheinlichkeiten. Z.B. ist für die Augensumme 4 bei der (falschen) Annahme, dass die Reihenfolge nicht beachtet werden muss, die Trefferwahrscheinlichkeit $\frac{2}{21}$. Beachtet man die Reihenfolge, so ist die Wahrscheinlichkeit $\frac{3}{36}$.

Wir wollen für die weiteren Betrachtungen folgende (fiktive) Situation immer wieder heranziehen: Ein Spielgerätebetreiber wirbt für einen Spielautomaten, dass er mit einer

Gewinnwahrscheinlichkeit von $p_2 = \frac{1}{4} = 0.25$ funktioniere. Ein notorischer Spieler

behauptet nun, dass er genau Buch geführt habe und herausgefunden hat, dass die

Gewinnwahrscheinlichkeit nur $p_1 = \frac{1}{5} = 0.2$ betrage. Sie sind Gutachter, haben den

fraglichen Automaten zur Verfügung und sollen nun entscheiden, welche Behauptung richtig ist.

Sie beschließen, auf dem Gerät genau n=60 Versuche zu machen und die Anzahl der Gewinne zu protokollieren. Für die Entscheidung zwischen und $p_2=0,25$ überlegen Sie sich folgendes:

Bei $p_1=0.2$ ist der Erwartungswert $\mu_1=60\cdot0.2=12$, bei $p_2=0.25$ ist $\mu_2=60\cdot0.25=15$. Der Mittelwert zwischen beiden Erwartungswerten ist 13,5, so dass Sie festlegen: Erhalten Sie bei den n=60 Versuchen 13 oder weniger Gewinne, so entscheiden Sie sich für die geringere Gewinnwahrscheinlichkeit $p_1=0.2$. Ist dagegen die Zahl der Gewinne 14 oder mehr, so nehmen Sie $p_2=0.25$ an.

Für beide Wahrscheinlichkeiten kann die Maschine zufällig alle Werte zwischen 0 und 60 Treffern liefern. D.h. das Ergebnis kann zufällig richtig oder falsch sein. Nennen wir die Anzahl der Treffer *X*, so ergeben sich vier Möglichkeiten:

n = 60

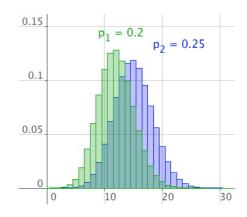
Die tatsächliche Wahrscheinlichkeit ist $p_1 = 0.2$					
$P(X \le 13) \approx 0,6944$	$P(X \ge 14) \approx 0.3056$				
Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.	Sie entscheiden sich mit einer W' von				
70% für die tatsächliche Wahrsch. $p_1 = 0.2$	ca. 30% für die falsche Wahrsch. $p_2 = 0.25$				
Die tatsächliche Wahrscheinlichkeit ist $p_2 = 0.25$					
$P(X \le 13) \approx 0.3349$	$P(X \ge 14) \approx 0,6651$				
Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.	Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.				
33% für die falsche Wahrsch. $p_1 = 0.2$	67% für die tatsächliche Wahrsch. $p_2 = 0,25$				

Sehen, dass in beiden Fällen ihr Urteil reichlich unsicher ist.

Diese Unsicherheit erkennt man auch an der grafischen Darstellung zu beiden Binomialverteilungen, die sich recht weit überlappen.

Die oben dargestellten Wahrscheinlichkeiten für Fehlentscheidungen legen nahe, dass offenbar 60 Versuche nicht ausreichen, sondern die Anzahl der Versuche erhöht werden muss.

Nehmen wir recht willkürlich *n* = 180. Zur neuen Versuchsanzahl müssen Sie zunächst die Intervalle neu



berechnen, nach denen Sie sich jeweils für die eine oder andere Wahrscheinlichkeit entscheiden. Sie bestimmen die Grenze wieder über die Erwartungswerte.

Bei $p_1=0.2$ ist der Erwartungswert $\mu_1=180\cdot 0.2=36$, bei $p_2=0.25$ ist $\mu_2=180\cdot 0.25=45$.

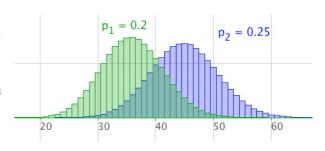
Der Mittelwert zwischen beiden Erwartungswerten ist 40,5, so dass Sie festlegen: Erhalten Sie bei den n=180 Versuchen 40 oder weniger Gewinne, so entscheiden Sie sich für die geringere Gewinnwahrscheinlichkeit $p_1=0,2$. Ist dagegen die Zahl der Gewinne 41 oder mehr, so nehmen Sie $p_2=0,25\,$ an.

Wir können nun die gleiche Tabelle wie oben aufstellen. n = 180

Die tatsächliche Wahrscheinlichkeit ist $p_1 = 0.2$						
$P(X \le 40) \approx 0.8007$	$P(X \ge 41) \approx 0.1993$					
Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.	Sie entscheiden sich mit einer W' von					
80% für die tatsächliche Wahrsch. $p_1 = 0.2$	ca. 20% für die falsche Wahrsch. $p_2 = 0.25$					
Die tatsächliche Wahrscheinlichkeit ist $p_2 = 0.25$						
$P(X \le 40) \approx 0.2210$	$P(X \ge 41) \approx 0,7790$					
Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.	Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.					
22% für die falsche Wahrsch. $p_{1} = 0.2$	78% für die tatsächliche Wahrsch. $p_0 = 0.25$					

Durch die Erhöhung der Versuchszahl ist Ihnen tatsächlich gelungen, die Sicherheit des Urteils zu steigern, ca. 20% Unsicherheit sind aber immer noch recht groß.

Die Verbesserung der Aussagekraft kann man auch im Diagramm erkennen. Die beiden "Berge" für n = 180 sind bereits deutlicher zu unterscheiden als im Fall n = 60.



Bevor wir beispielbezogen neue Überlegungen anstellen, wollen wir die bisherigen Betrachtungen allgemein zusammenfassen.

Gegeben ist ein Bernoulli-Experiment mit zwei alternativen Wahrscheinlichkeiten $p_1 < p_2$ für den Treffer. Durch ein Experiment, in dem das Bernoulli-Experiment n Mal wiederholt wird, soll entschieden werden, welche der beiden Trefferwahrscheinlichkeiten zutrifft. Für diese Entscheidung muss man eine Entscheidungsregel formulieren. Das bedeutet, dass man eine Grenze G findet oder definiert, mit der man zwei Intervalle bestimmen kann, $I_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ G \end{pmatrix}$ und $I_2 = \begin{bmatrix} G \\ D \end{bmatrix}$. Liegt die Trefferzahl X im unteren Intervall I_1 , so entscheidet man sich für die geringere Wahrscheinlichkeit p_1 , liegt die Trefferzahl X im oberen Intervall I_2 , so entscheidet man sich für die höhere Wahrscheinlichkeit p_2 . Bei beiden Wahrscheinlichkeiten kann das Urteil zufällig korrekt oder falsch sein. Über die Binomialverteilung lässt sich in allen vier Fällen die Wahrscheinlichkeit berechnen.

Die Anzahl *n* der Versuche ist gegeben

Die tatsächliche Wahrscheinlichkeit ist $p_{_1}$					
P(X < G) über die Binomialverteilung	$P(X \ge G)$ über die Binomialverteilung				
berechnen, Parameter n und p_1 . Mit dieser Wahrscheinlichkeit treffen Sie ein korrektes Urteil	berechnen, Parameter n und p_1 . Mit dieser Wahrscheinlichkeit treffen Sie ein falsches Urteil				
Die tatsächliche Wahrscheinlichkeit ist p_2					
P(X < G) über die Binomialverteilung	$P(X \ge G)$ über die Binomialverteilung				
berechnen, Parameter n und p_2 .	berechnen, Parameter n und p_2 .				
Mit dieser Wahrscheinlichkeit treffen Sie	Mit dieser Wahrscheinlichkeit treffen Sie				
ein falsches Urteil	ein korrektes Urteil				

Hier soll noch einmal betont werden, dass die Grenze G festgelegt wird, wobei auch außermathematische Gründe eine Rolle spielen können. Es gibt keinen Algorithmus, der die Grenze in eindeutiger Weise bestimmt. Allerdings ist die oben verwandte Methode des Mittelwertes der beiden Erwartungswerte der Problematik sehr gut angemessen. Kehren wir zum Beispiel des Glücksautomaten zurück. Nehmen wir an, dass die Irrtumswahrscheinlichkeit von ca 20% vom Gericht nicht toleriert wird, dass aber andererseits nicht noch mehr Versuche als n=180 gemacht werden sollen (z.B. aus

finanziellen Gründen). In der westeuropäischen Gerichtsbarkeit gilt der Grundsatz "in dubio pro reo" ("im Zweifel für den Angeklagten"). Die Grenze G, die Sie aus vernünftigen Gründen auf den Mittelwert 40,5 der beiden Erwartungswerte gesetzt hatten, kann auch anders gewählt werden, um dem juristischen Prinzip gerecht zu werden. Das bedeutet hier, dass wir annehmen, dass der angeklagte Spielbetreiber Recht hat, dass also p_2 die korrekte Wahrscheinlichkeit ist. Für diesen Fall wollen wir die Irrtumswahrscheinlichkeit, also P(X < G), auf 5% senken. Dazu lassen wir uns vom Computer die Verteilung anzeigen und lesen die passende Grenze G ab (in der Tabelle für n=180, p=0,25, Spalte für die kumulierte Wahrscheinlichkeit 5% suchen). Sie liegt zwischen 35 und 36, also z.B. G=35,5.

Ist $p_2 = 0.25$ richtig, so treffen wir mit einer Wahrscheinlichkeit von $P(X \le 35) \approx 0.0482$, also weniger als 5% ein Fehlurteil.

Schauen wir uns für diese Festlegung der Grenze den anderen Fehler

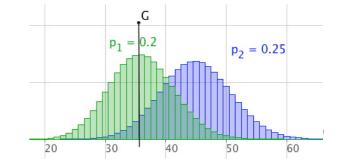
an. Der passiert, wenn tatsächlich $p_1=0.2$ richtig ist, zufällig aber der Fall $X\geq 36$ eintritt.

Mit dem Computer ermitteln wir $P(X \ge 36) \approx 0,5297$. Dieser Fehler bedeutet, dass der Spielgerätebetreiber zwar schuldig ist, sein Spielgerät nicht die versprochene Gewinnwahrscheinlichkeit erfüllt, er aber dennoch freigesprochen wird. Dieser unberechtigte Freispruch kann mit einer Wahrscheinlichkeit von etwa 53% eintreten. Wir erkennen: Das Verringern des einen Fehlers (der Angeklagte wird verurteilt, obwohl er

schuldig ist) führt zu einer deutlichen

Erhöhung des anderen Fehlers (der Angeklagte wird freigesprochen, obwohl er schuldig ist).

Das kann man auch recht gut im Diagramm für die Verteilungen sehen. Die Grenze liegt



0.0007

0.0012

0.0021

0.0034

0.0052

0.0078

0.0113

0.0157

0.021

0.0273

0.0342

0.0415

0.0488

0.0555

0.0613

0.0655

0.068

0.0685

30

31

32 33

38

39

40

41

42

0.0015

0.0027

0.0048

0.0082

0.0134

0.0212

0.0325

0.0482

0.0692

0.0965

0.1307

0.1722

0.221

0.2766

0.3378

0.4034

0.4714

0.5399

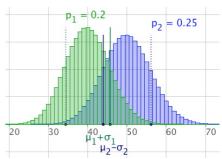
zwischen 35 und 36. Für den rechten "Berg" ist der Fehlerbereich links von G, für den linken "Berg" ($p_1 = 0.2$) liegt der Fehlerbereich rechts von G. Das Verschieben der Grenze nach links hat zwar den Fehlerbereich für den rechten "Berg" verringert, dafür aber den Fehlerbereich für den linken "Berg" deutlich vergrößert.

Alle die bisherigen unbefriedigenden Versuche werfen die Frage auf, was denn nun eine ausreichend gute Versuchszahl n ist. Dazu definieren wir ein Trennungskriterium, das uns in die Lage versetzt, die notwendige Versuchszahl auszurechnen.

In unserem Beispiel mit $p_1 = 0.2$ und $p_2 = 0.25$ schauen wir uns die grafische Darstellung an, in der zusätzlich die σ-Umgebungen für beide Verteilungen eingezeichnet sind. Die obere Darstellung zeigt den Fall n = 400. Die "inneren" Grenzen sind jeweils durchgehend

markiert und am unteren Rand beschriftet. Wir erkennen hier, dass beide σ-Umgebungen getrennt voneinander sind, sich nicht überlappen. Diese Eigenschaft können wir mathematisch formulieren: $\mu_1 + \sigma_1 < \mu_2 - \sigma_2$.

Verringern wir die Anzahl n der Versuche, so können sich die beiden σ-Umgebungen überlappen. Die untere Darstellung zeigt den Fall n = 200. Hier liegt die untere Grenze $\mu_2 - \sigma_2$ der rechten σ -Umgebung links von der



oberen Grenze μ_1 + σ_1 der linken σ-Umgebung. Also μ_1 + σ_1 > μ_2 - σ_2 Es gibt also eine Versuchsanzahl n, bei der die beiden σ -Umgebungen gerade nebeneinander liegen. Diese Bedingung ist durch $\mu_1 + \sigma_1 = \mu_2 - \sigma_2$ gegeben und sie dient dazu, die für diesen Fall notwendige Versuchszahl n auszurechnen.

$$\begin{aligned} &\mu_1 + \sigma_1 = \mu_2 - \sigma_2 \\ &np_1 + \sqrt{np_1q_1} = np_2 - \sqrt{np_2q_2} \end{aligned} p_1, q_1, p_2, q_2 \text{ sind bekannte Größen, n ist die gesuchte Unbekannte} \end{aligned}$$

Wir dividieren die Gleichung durch \sqrt{n} und erhalten

$$\sqrt{n}p_1 + \sqrt{p_1q_1} = \sqrt{n}p_2 - \sqrt{p_2q_2}$$
 Nun werden die Terme mit n nach le
$$\sqrt{n}\left(p_1 - p_2\right) = -\sqrt{p_1q_1} - \sqrt{p_2q_2}$$
 Division durch $\left(p_1 - p_2\right) = -\left(p_2 - p_1\right)$

Nun werden die Terme mit *n* nach links geordnet

$$\sqrt{n}(p_1 - p_2) = -\sqrt{p_1q_1} - \sqrt{p_2q_2}$$

$$\sqrt{n} = \frac{\sqrt{p_1 q_1} + \sqrt{p_2 q_2}}{p_2 - p_4}$$
 Nun muss zum Abschluss quadriert werden

$$n = \left(\frac{\sqrt{p_1 q_1} + \sqrt{p_2 q_2}}{p_2 - p_1}\right)^2$$

Wird n so gewählt, so gilt gerade $\mu_1 + \sigma_1 = \mu_2 - \sigma_2$, was wir (etwas willkürlich) als "gut getrennte" Verteilungen ansehen.

Wir wollen diesen Fall am Beispiel t $p_1 = 0.2$ und $p_2 = 0.25$ durchrechnen.

$$n = \left(\frac{\sqrt{0,2\cdot0,8} + \sqrt{0,25\cdot0,75}}{0,25-0,2}\right)^2 \approx 277,5 \text{ Also muss die Versuchszahl } n = 278 \text{ oder größer}$$

sein, damit die beiden σ -Umgebungen getrennt sind.

Die Grenze zwischen den beiden Bereichen für die Entscheidung für die eine oder andere Wahrscheinlichkeit berechnen wir wieder über den Mittelwert der Erwartungswerte:

Bei $p_1 = 0.2$ ist der Erwartungswert $\mu_1 = 278 \cdot 0.2 = 55.6$,

bei p_2 = 0,25 ist μ_2 = 278·0,25 = 69,5. Der Mittelwert zwischen beiden Erwartungswerten ist 62,55, so dass Sie festlegen:

Erhalten Sie bei den n=278 Versuchen 62 oder weniger Gewinne, so entscheiden Sie sich für die geringere Gewinnwahrscheinlichkeit $p_1=0,2$. Ist dagegen die Zahl der Gewinne 63 oder mehr, so nehmen Sie $p_2=0,25$ an.

Wir können nun die übliche Tabelle aufstellen. n = 278

Die tatsächliche Wahrscheinlichkeit ist $p_1 = 0.2$					
$P(X \le 62) \approx 0.8494$	$P(X \ge 63) \approx 0.1506$				
Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.	Sie entscheiden sich mit einer W' von				
85% für die tatsächliche Wahrsch. $p_1 = 0.2$	ca. 15% für die falsche Wahrsch. $p_2 = 0.25$				
Die tatsächliche Wahrscheinlichkeit ist $p_2 = 0.25$					
$P(X \le 62) \approx 0.1663$	$P(X \ge 63) \approx 0.8337$				
Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.	Sie entscheiden sich mit einer W' von ca.				
17% für die falsche Wahrsch. $p_1 = 0.2$	83% für die tatsächliche Wahrsch. $p_2 = 0.25$				

(Diese Werte passen recht gut zur "Faustformel", dass die Treffer mit einer Wahrscheinlichkeit von ca. 70% in der σ -Umgebung von μ liegen, folglich mit etwa 15% symmetrisch ober- bzw. unterhalb der Umgebung liegen. Siehe oben zu Beginn des Kapitels 7)

Natürlich lassen sich ähnliche Berechnungen durchführen, wenn man fordert, dass die beiden 1,6 σ -Umgebungen oder 2 σ -Umgebungen gerade getrennt nebeneinander liegen sollen.