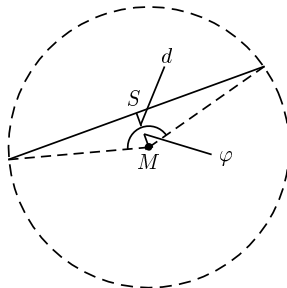
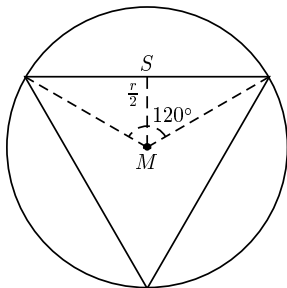


## 1.4.4 Laplace-Prinzip in kontinuierlichen Wahrscheinlichkeitsräumen

Das folgende Beispiel zeigt, dass im kontinuierlichen Fall die Bedeutung von „gleichwahrscheinlich“ nicht immer ganz klar sein muss.

### Bertrand'sches Paradoxon

Wir betrachten einen Kreis mit einem eingeschriebenen gleichseitigen Dreieck. Was ist die Wahrscheinlichkeit, mit der die Länge einer zufällig gewählten Sehne die Seitenlänge dieses Dreiecks übersteigt (Ereignis  $A$ ).



## Beobachtungen:

- Die Seiten des Dreiecks haben Abstand  $\frac{r}{2}$  vom Mittelpunkt  $M$ .
- Die Lage jeder Sehne ist (bis auf Rotation um  $M$ ) durch einen der folgenden Parameter festgelegt:
  - Abstand  $d$  zum Kreismittelpunkt,
  - Winkel  $\varphi$  mit dem Kreismittelpunkt.

Wir nehmen für jeden dieser Parameter Gleichverteilung an und ermitteln  $\Pr[A]$ .

- 1 Sei  $d \in [0, r]$  gleichverteilt.  $A$  tritt ein, wenn  $d < \frac{r}{2}$ , und es folgt  $\Pr[A] = \frac{1}{2}$ .
- 2 Sei  $\varphi \in [0^\circ, 180^\circ]$  gleichverteilt. Für  $A$  muss gelten  $\varphi \in ]120^\circ, 180^\circ]$ , und es folgt somit  $\Pr[A] = \frac{1}{3}$ .

## 2. Wichtige stetige Verteilungen

### 2.1 Gleichverteilung

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{für } x \in [a, b], \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt = \begin{cases} 0 & \text{für } x < a, \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{für } a \leq x \leq b, \\ 1 & \text{für } x > b. \end{cases}$$

$$\mathbb{E}[X] = \frac{a+b}{2} \quad \text{und} \quad \text{Var}[X] = \frac{(a-b)^2}{12}.$$

## 2.2 Normalverteilung

Die Normalverteilung nimmt unter den stetigen Verteilungen eine besonders prominente Position ein.

### Definition 97

Eine Zufallsvariable  $X$  mit Wertebereich  $W_X = \mathbb{R}$  heißt **normalverteilt** mit den Parametern  $\mu \in \mathbb{R}$  und  $\sigma \in \mathbb{R}^+$ , wenn sie die Dichte

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \cdot \exp\left(-\frac{(x - \mu)^2}{2\sigma^2}\right) =: \varphi(x; \mu, \sigma)$$

besitzt.

In Zeichen schreiben wir  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ .

$\mathcal{N}(0, 1)$  heißt **Standardnormalverteilung**. Die zugehörige Dichte  $\varphi(x; 0, 1)$  kürzen wir durch  $\varphi(x)$  ab.

Die Verteilungsfunktion zu  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  ist

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

Diese Funktion heißt **Gauß'sche  $\Phi$ -Funktion** ( $\varphi$  ist nicht geschlossen integrierbar).

## Lemma 98

$$I := \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \sqrt{2\pi}.$$

**Beweis:**

Wir berechnen zunächst  $I^2$ :

$$\begin{aligned} I^2 &= \left( \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} dx \right) \left( \int_{-\infty}^{\infty} e^{-y^2/2} dy \right) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-(x^2+y^2)/2} dx dy. \end{aligned}$$

Wir gehen nun zu Polarkoordinaten über und setzen  $x := r \cos \phi$  und  $y := r \sin \phi$ . Dann ist

$$\begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial r} \\ \frac{\partial x}{\partial \phi} & \frac{\partial y}{\partial \phi} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \cos \phi & \sin \phi \\ -r \sin \phi & r \cos \phi \end{vmatrix} = r(\cos^2 \phi + \sin^2 \phi) = r$$

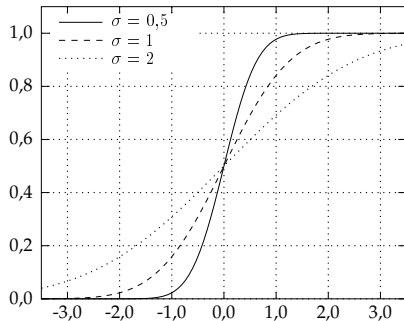
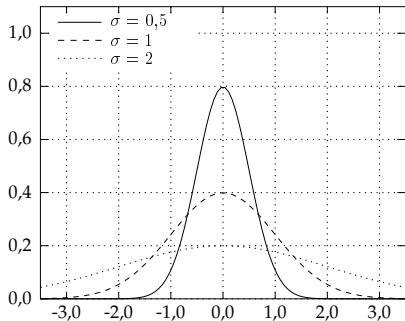
Beweis (Forts.):

und wir erhalten

$$\begin{aligned} I^2 &= \int_0^{2\pi} \int_0^{\infty} e^{-r^2/2} r \, dr \, d\phi = \int_0^{2\pi} \left[ -e^{-r^2/2} \right]_0^{\infty} d\phi \\ &= \int_0^{2\pi} 1 \, d\phi = 2\pi. \end{aligned}$$







Dichte und Verteilung von  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$

## Satz 99 (Lineare Transformation der Normalverteilung)

Sei  $X$  eine normalverteilte Zufallsvariable mit  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ .

Dann gilt für beliebiges  $a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$  und  $b \in \mathbb{R}$ , dass  $Y = aX + b$  normalverteilt ist mit  $Y \sim \mathcal{N}(a\mu + b, a^2\sigma^2)$ .

### Beweis:

Wir betrachten zunächst den Fall „ $a > 0$ “:

$$\begin{aligned}\Pr[Y \leq y] &= \Pr[aX + b \leq y] = \Pr\left[X \leq \frac{y - b}{a}\right] \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \cdot \int_{-\infty}^{(y-b)/a} \exp\left(-\frac{(u - \mu)^2}{2\sigma^2}\right) \mathrm{d}u.\end{aligned}$$

Nach der Substitution  $u = (v - b)/a$  und  $\mathrm{d}u = (1/a) \cdot \mathrm{d}v$  erhalten wir

Beweis (Forts.):

$$\Pr[Y \leq y] = \frac{1}{\sqrt{2\pi a\sigma}} \cdot \int_{-\infty}^y \exp\left(-\frac{(v - a\mu - b)^2}{2a^2\sigma^2}\right) dv.$$

Also  $Y \sim \mathcal{N}(a\mu + b, a^2\sigma^2)$ . Für  $a < 0$  verläuft der Beweis analog. □

Sei also  $X$  eine beliebige  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ -verteilte Zufallsvariable  $X$  und  $Y := \frac{X - \mu}{\sigma}$ .

Dann ist nach Satz 99  $Y$   $\mathcal{N}(0, 1)$ -verteilt.  $Y$  heißt auch **normiert**.

Ferner gilt

$$\begin{aligned}\Pr[a < X \leq b] &= \Pr\left[\frac{a - \mu}{\sigma} < Y \leq \frac{b - \mu}{\sigma}\right] \\ &= \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right).\end{aligned}$$