

# Künstliche Intelligenz

## Wahrscheinlichkeitsrechnung

Jun.-Prof. Dr.-Ing. Stefan Lüdtkke

Universität Rostock

Institut für Visual & Analytic Computing

# Warum Wahrscheinlichkeiten?

- Sei  $A_t$ : Fahre zum Flughafen  $t$  Minuten bevor der Flug geht
- Werde ich mit  $A_t$  rechtzeitig zum Flughafen kommen?
- Problem:
  - Partielle Beobachtbarkeit: Straßen, Pläne anderer Verkehrsteilnehmer, ...
  - Sensorrauschen (Akgekündigte Flugzeit)
  - Unsicherheit in Effekten der Aktionen (Platter Reifen...)
  - Generelle Modellierungs-Komplexität
- Rein logikbasierte Ansätze riskieren entweder, falsch zu sein ( $A_{25}$  wird reichen) oder nicht hilfreich ( $A_{25}$  reicht, wenn kein Stau und keine Panne)
- Lösung: Wahrscheinlichkeitsrechnung erlaubt quantifizierte Aussagen über das Eintreten von unsicheren Ereignissen

# Warum Wahrscheinlichkeiten?

Wahrscheinlichkeitsrechnung erlaubt:

- **Faulheit**

- Zu aufwendig, alle möglichen Aktionen und Effekte zu spezifizieren
- Extrem große entstehende Zustandsräume, sodass wir keine Lösung in begrenzter Zeit finden

- **Theoretische Ignoranz**

- Unvollständiges Wissen / Verständnis von Zusammenhängen, z.B. Medizin, Wirtschaft, ...

- **Praktische Ignoranz**

- Selbst wenn vollständige Zusammenhänge im Prinzip verstanden, können wir nicht immer aufwendig zunächst alle Informationen erheben

# Grundlagen der Wahrscheinlichkeitsrechnung

- Achtung: Im Folgenden vereinfachte Definitionen, die mathematisch nicht ganz sauber sind, für unsere Zwecke aber ausreichen
- Sei  $\Omega$  eine Menge (Sample Space) und  $\omega \in \Omega$  eine mögliche Welt
- z.B. Gleichzeitiges Werfen eines Würfels und einer Münze:  
 $\Omega = \{(1, K), (1, Z), (2, K), \dots, (6, Z)\}$
- Sei  $P : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  mit
  - $0 \leq P(\omega) \leq 1$
  - $\sum_{\omega \in \Omega} P(\omega) = 1$
- Nennen  $P$  eine Wahrscheinlichkeitsverteilung
- Ein Ereignis  $A$  ist eine Teilmenge von  $\Omega$ , mit

$$P(A) = \sum_{\omega \in A} P(\omega)$$

# Grundlagen der Wahrscheinlichkeitsrechnung

- Eine Zufallsvariable ist eine Funktion, die mögliche Welten auf “Teile” der Welt abbildet, z.B.  $X((w, m)) = m$
- D.h. eine Zufallsvariable extrahiert Bestandteile der Welt, für die wir uns interessieren
- Eine Wahrscheinlichkeitsverteilung  $P$  über Welten definiert eine Wahrscheinlichkeitsverteilung über jeder Zufallsvariablen:

$$P(X = x_i) = \sum_{\omega: X(\omega)=x_i} P(\omega)$$

- Schreibweise: Großbuchstaben für Zufallsvariablen, Kleinbuchstaben für Belegungen

# Grundlagen der Wahrscheinlichkeitsrechnung

- Seien  $X$  und  $Y$  Zufallsvariablen im Sample Space  $\Omega$ . Dann ist die gemeinsame Wahrscheinlichkeitsverteilung von  $X$  und  $Y$ :

$$P(X = x, Y = y) = \sum_{\{\omega: X(\omega)=x \wedge Y(\omega)=y\}} P(\omega)$$

- z.B. Sei  $\Omega$  das gleichzeitige Werfen von einem grünen, einem blauen und einem roten Würfel. Dann ist

$$P(G = 3, R = 1) = 1/36$$

# Grundlagen der Wahrscheinlichkeitsrechnung

- Bedingte Wahrscheinlichkeit:

$$P(X | Y) = P(X, Y) / P(Y)$$

- Interpretation: Wahrscheinlichkeit, dass  $x$  eintritt, wenn  $y$  bereits eingetreten ist
- Durch Umformen ergibt sich die Produktregel:

$$P(X, Y) = P(X | Y) P(Y)$$

- Außerdem ergibt sich direkt der Satz von Bayes:

$$P(X | Y) = P(Y | X) P(X) / P(Y)$$

- Zufallsvariablen  $X$  und  $Y$  heißen unabhängig, wenn

$$P(X, Y) = P(X) P(Y)$$

# Grundlagen der Wahrscheinlichkeitsrechnung

- Summenregel (ergibt sich aus der Definition der gemeinsamen Verteilung):

$$P(X = x) = \sum_y P(X = x, Y = y)$$

- Gesetz der totalen Wahrscheinlichkeit (Summenregel und Def. bedingte Wahrscheinlichkeiten):

$$P(X = x) = \sum_y P(X = x | Y = y)P(Y = y)$$



# Beispiel

- Wahrscheinlichkeit einer Krankheit:  $P(krank) = 0.0002$
- Sensitivität des Tests:  $P(positiv | krank) = 1$
- Wahrscheinlichkeit eines falsch-positiven Ergebnisses:  $P(positiv | gesund) = 0.01$
- Sie haben ein positives Testergebnis erhalten. Was ist die Wahrscheinlichkeit, tatsächlich erkrankt zu sein?

# Beispiel

- Wahrscheinlichkeit einer Krankheit:  $P(krank) = 0.0002$
- Sensitivität des Tests:  $P(positiv | krank) = 1$
- Wahrscheinlichkeit eines falsch-positiven Ergebnisses:  $P(positiv | gesund) = 0.01$
- Sie haben ein positives Testergebnis erhalten. Was ist die Wahrscheinlichkeit, tatsächlich erkrankt zu sein?

$$\begin{aligned}P(krank | positiv) &= \frac{P(positiv | krank) P(krank)}{P(positiv)} \\&= \frac{P(positiv | krank) P(krank)}{P(positiv | krank) P(krank) + P(positiv | gesund) P(gesund)} \\&= \frac{1 * 0.0002}{1 * 0.0002 + 0.01 * 0.9998} \approx 0.02\end{aligned}$$

# Gemeinsame Wahrscheinlichkeitsverteilung

- Die gemeinsame Wahrscheinlichkeitsverteilung über alle Zufallsvariablen (*full joint*) definiert alle marginalen und bedingten Wahrscheinlichkeiten

	<i>toothache</i>		$\neg$ <i>toothache</i>	
	<i>catch</i>	$\neg$ <i>catch</i>	<i>catch</i>	$\neg$ <i>catch</i>
<i>cavity</i>	<b>.108</b>	<b>.012</b>	<b>.072</b>	<b>.008</b>
$\neg$ <i>cavity</i>	<b>.016</b>	<b>.064</b>	<b>.144</b>	<b>.576</b>

# Gemeinsame Wahrscheinlichkeitsverteilung

	<i>toothache</i>		$\neg$ <i>toothache</i>	
	<i>catch</i>	$\neg$ <i>catch</i>	<i>catch</i>	$\neg$ <i>catch</i>
<i>cavity</i>	<b>.108</b>	<b>.012</b>	<b>.072</b>	<b>.008</b>
$\neg$ <i>cavity</i>	<b>.016</b>	<b>.064</b>	<b>.144</b>	<b>.576</b>

$$\begin{aligned}P(To = true) &= \sum_{x \in Cat, y \in Cav} P(To = true, Cat = x, Cav = y) \\&= 0.108 + 0.012 + 0.016 + 0.064 = 0.2\end{aligned}$$

# Gemeinsame Wahrscheinlichkeitsverteilung

	<i>toothache</i>		$\neg$ <i>toothache</i>	
	<i>catch</i>	$\neg$ <i>catch</i>	<i>catch</i>	$\neg$ <i>catch</i>
<i>cavity</i>	<b>.108</b>	<b>.012</b>	.072	.008
$\neg$ <i>cavity</i>	<b>.016</b>	<b>.064</b>	.144	.576

$$\begin{aligned} &P(Cav = false \mid To = true) \\ &= P(Cav = false, To = true) / P(To = true) \\ &= \frac{0.016 + 0.064}{0.108 + 0.012 + 0.016 + 0.064} = 0.4 \end{aligned}$$

# Probabilistische Inferenz durch Aufzählen

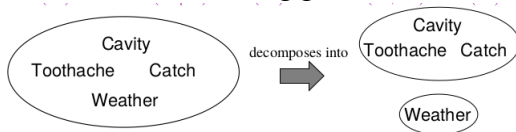
- Sei  $\mathbf{X}$  die Sequenz aller Zufallsvariablen
- Im Allgemeinen wollen wir die gemeinsame Verteilung von *Query*-Variablen  $\mathbf{Y}$ , gegebenen Werte  $\mathbf{e}$  der *Evidence*-Variablen  $\mathbf{E}$  berechnen
- Bezeichnen  $\mathbf{H} = \mathbf{X} \setminus \mathbf{Y} \setminus \mathbf{E}$  als *Hidden* Variablen.
- Generelle Idee: Marginalisiere die Hidden Variables:

$$P(\mathbf{Y} \mid \mathbf{E} = \mathbf{e}) = \alpha \sum_{\mathbf{h}} P(\mathbf{Y}, \mathbf{E} = \mathbf{e}, \mathbf{H} = \mathbf{h})$$

- Joint besteht aus  $\mathcal{O}(d^n)$  Werten ( $n$  = Anzahl der Variablen,  $d$  = Anzahl der Belegungen jeder Variablen)
- Problem: Speichern und summieren über so viele Werte nicht möglich in der Praxis
- Brauchen schlaudere Methoden zur Repräsentation und Rechnen mit Wahrscheinlichkeitsverteilungen!

# Unabhängigkeit

## ■ Was uns hilft: Unabhängigkeit von Zufallsvariablen



- $P(\text{To}, \text{Cav}, \text{Cat}, W) = P(\text{To}, \text{Cav}, \text{Cat}) P(W)$
- Brauchen nur 12 Zahlen statt 32 zu speichern!
- Weiteres Beispiel:  $n$  Münzen:  $2^n \rightarrow n$  Werte!
- Aber: Vollständige Unabhängigkeit ist selten...

# Bedingte Unabhängigkeit

- Wenn ich Karies hab, ist die Wahrscheinlichkeit, dass die Zahnärztin diesen entdeckt (Catch) unabhängig von meinen Zahnschmerzen:

$$P(Cat | To, Cav = true) = P(Cat | Cav = true)$$

- Das gleiche, wenn ich kein Karies hab:

$$P(Cat | To, Cav = false) = P(Cat | Cav = false)$$

- Insgesamt: *Cat* ist bedingt unabhängig von *To*, gegeben *Cav*:

$$P(Cat | To, Cav) = P(Cat | Cav)$$

- Erlaubt es, die Full Joint zu schreiben als

$$P(Cat, To, Cav) = P(To | Ca) P(Ca | Cat) P(Ca)$$

- Nur 5 Werte statt ursprünglich 7



# Zusammenfassung

- Wahrscheinlichkeitsrechnung erlaubt die Formalisierung von unsicherem Wissen
- Die Full Joint spezifiziert ein Wahrscheinlichkeitsmodell vollständig
- Queries können durch Summierung über die nicht relevanten Variablen (Marginalisierung) beantwortet werden
- Full Joint ist in der Praxis zu groß, müssen kompaktere Darstellung finden
- Unabhängigkeit und bedingte Unabhängigkeit erlauben dies