

Prof. Dr. Kurt Mehlhorn  
Dr. Antonios Antoniadis  
André Nusser

WiSe 2017/18

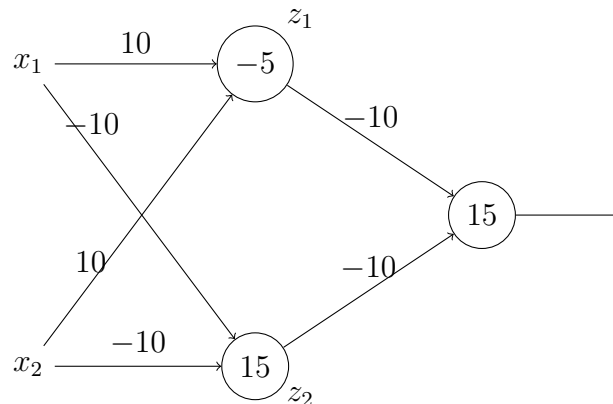
### Übungen zu Ideen der Informatik

<http://www.mpi-inf.mpg.de/departments/algorithms-complexity/teaching/winter17/ideen/>

Blatt 12

Abgabeschluss: Das Blatt muss nicht abgegeben werden

**Aufgabe 1** (0 Punkte) Vervollständigen Sie die Tabelle und geben Sie an welche logische Funktion das abgebildete Netzwerk berechnet wird?



|       |       |         |               |         |               |       |             |
|-------|-------|---------|---------------|---------|---------------|-------|-------------|
| $x_1$ | $x_2$ | $z_1 =$ | $z_1 \approx$ | $z_2 =$ | $z_2 \approx$ | $o =$ | $o \approx$ |
| 0     | 0     | $g(-5)$ | 0             |         |               |       |             |
| 0     | 1     |         |               |         |               |       |             |
| 1     | 0     |         |               |         |               |       |             |
| 1     | 1     |         |               |         |               |       |             |

**Aufgabe 2** (0 Punkte) Betrachte die Funktion  $z = z(x, y) = x^2 + 2y^2$ .

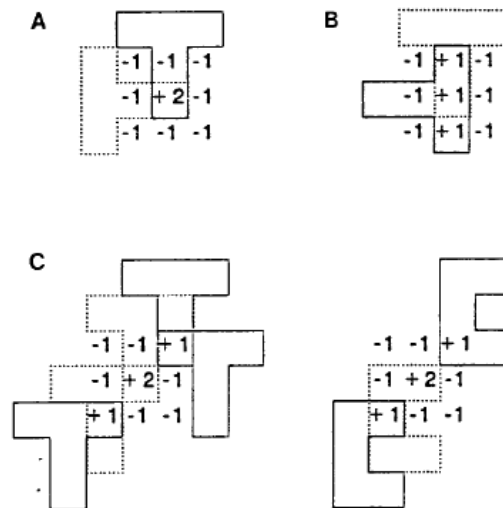
- a) Was sind die Ableitungen von  $z$  nach  $x$  und  $y$ ? Der Gradient  $\nabla z$  von  $z$  ist der Vektor bestehend aus den beiden Ableitungen. Was ist der Gradient  $\nabla z$ ?
- b) Wie sehen die Höhenlinien  $z = c$  aus, wobei  $c$  ein fester Wert ist? Was ist der Zusammenhang zwischen Höhenlinien und Gradient?

c) Gradientenabstieg: Wir beginnen mit einem Punkt  $(x_0, y_0)$  und definieren dann eine Folge  $(x_i, y_i), i \geq 1$ , durch  $(x_{i+1}, y_{i+1}) = (x_i, y_i) - h \nabla z(x_i, y_i) = (x_i - 2hx_i, y_i - 4hy_i)$ . Dabei ist  $h$  die Schrittweite.

Starten sie mit  $(x_0, y_0) = (2, 3)$  und bestimmen sie die ersten vier Schritte bei Verwendung der Schrittweite  $h = 1/4$ . Das Minimum ist der Punkt  $(0, 0)$ . Wie nahe kommen sie ihm in 10 Schritten?

d) Was passiert, wenn sie die Schrittweite  $h = 1$  wählen?

**Aufgabe 3 (0 Punkte)** In der Vorlesung haben wir das Netz gesehen, das C und T unterscheiden kann. Es wurde erklärt, wie die Filter A und D funktionieren. Erklären Sie, wie die Filter B und C funktionieren.



a) Welche Werte können die Filter B und C liefern bei Eingabe C bzw. T.

b) Was muss das Ausgabeneuron leisten?

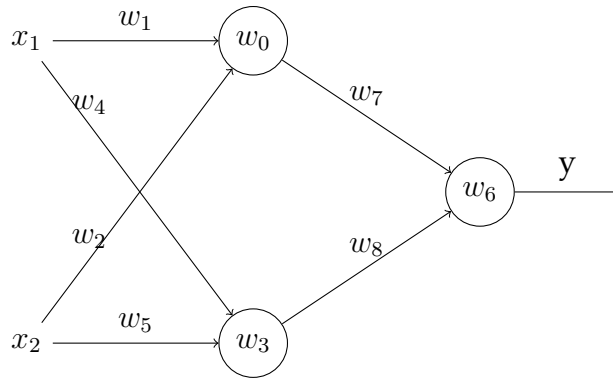
**Aufgabe 4 (0 Punkte) [Schwierig]**

a) Neuronale Netze benutzen die Sigmoidfunktion  $g(z) = \frac{1}{1+e^{-z}}$  als Approximation für den Sprung von 0 nach 1 an der Stelle 0. Verifizieren Sie  $g(z) + g(-z) = 1$  und  $g'(z) = g(z)(1 - g(z))$  für alle  $z$ .

b) Erinnern Sie sich an die Kettenregel. Wenn  $f$  und  $g$  Funktionen sind, dann

$$\frac{d}{dx} f(g(x)) = f'(g(x)) \cdot g'(x).$$

Betrachten Sie das folgende Netz mit den 9 Parametern  $w_0$  bis  $w_8$ .



Es berechnet die Funktion

$$h_w(x) := g(w_6 + w_7 \cdot g(w_0 + w_1x_1 + w_2x_2) + w_8 \cdot g(w_3 + w_4x_1 + w_5x_2)).$$

Was sind die partiellen Ableitungen von  $h_w$  nach  $w_6, w_7, w_0$  und  $w_1$ ?

Hinweis: Definieren Sie  $s_1 = w_0 + w_1x_1 + w_2x_2$ ,  $s_2 = w_3 + w_4x_1 + w_5x_2$ ,  $f_1 = g(s_1)$ ,  $f_2 = g(s_2)$ ,  $s = w_6 + w_7f_1 + w_8f_2$ . Nutzen Sie die Funktionen  $g$  und  $g'$ , um die Lösungen kompakt zu schreiben. Es ist zum Beispiel

$$\frac{\partial h_w}{\partial w_5} = g'(s)w_8g'(s_2)x_2.$$

- c) Sei  $(x, y)$  ein Trainingsbeispiel. Wenn  $w$  den aktuellen Parametersatz bezeichnet, dann ist der quadratische Fehler an diesem Trainingsbeispiel definiert als

$$E(w) = (y - h_w(x))^2.$$

Beachten sie, dass  $h_w(x)$  die Ausgabe des Netzes an der Eingabe  $w$  ist und  $y$  die gewünschte Ausgabe ist. Verifizieren sie die folgende Formel für die Ableitung von  $E(w)$  nach dem Parameter  $w_k$ .

$$\frac{\partial E(w)}{\partial w_k} = -2(y - h_w(x)) \cdot \frac{\partial h_w}{\partial w_k}(x).$$

Hinweis: Benutzen sie wieder die Kettenregel. Beachten sie dabei, dass wir  $h_w(x)$  als Funktion der Parameter betrachten und NICHT als Funktion von  $x$ .

- d) Was ist für unser Beispiel die Ableitung von  $E(w)$  nach  $w_0$ ?