

Lern-Nugget: Kettenregel verstehen

Ziel

Die Kettenregel der Differentialrechnung verstehen - das Herzstück von Backpropagation in neuronalen Netzen!

Konkrete Funktionen definieren

Gegeben: Eine zusammengesetzte Funktion $f(x) = g(h(x))$

Konkrete Beispiele:

- $h(x) = 2x + 3$ (eine Gerade)
- $g(h) = 0.5h + 1$ (eine andere Gerade, mit h als Argument)

Die zusammengesetzte Funktion: $f(x) = g(h(x)) = g(2x + 3) = 0.5(2x + 3) + 1 = x + 2.5$

Was ist $f'(x)$?

 **Notation:** $f'(x)$ bedeutet "die Ableitung der Funktion f nach der Variable x "

- Andere Schreibweise: $f'(x) = df/dx$
- Gesprochen: "f-Strich von x " oder "die Ableitung von f nach x "

Direkte Ableitung: Da $f(x) = x + 2.5$, ist $f'(x) = 1$

Aber wie kommt man darauf mit der Kettenregel?

Die Kettenregel Schritt für Schritt

Schritt 1: Die einzelnen Ableitungen

Ableitung der inneren Funktion $h(x)$:

- $h(x) = 2x + 3$
- $h'(x) = 2$

Ableitung der äußeren Funktion $g(h)$:

- $g(h) = 0.5h + 1$
- $dg/dh = 0.5$

Schritt 2: Die Kettenregel anwenden

Kettenregel: $f'(x) = (dg/dh) \cdot (dh/dx)$

Einsetzen:

- $dg/dh = 0.5$
- $dh/dx = 2$

Ergebnis: $f'(x) = 0.5 \cdot 2 = 1 \checkmark$

Verifikation durch direktes Ableiten:

- $y = g(h(x)) = 0.5(2x + 3) + 1 = x + 2.5$
- $dy/dx = 1 \checkmark$

Intuitive Erklärung

Die Kettenregel sagt uns:

"Die Änderungsrate der gesamten Funktion = (Änderungsrate der äußeren Funktion) \times (Änderungsrate der inneren Funktion)"

In unserem Beispiel:

- Wenn x um 1 steigt $\rightarrow h$ steigt um 2 (wegen $dh/dx = 2$)
- Wenn h um 2 steigt $\rightarrow y$ steigt um $0.5 \times 2 = 1$ (wegen $dg/dh = 0.5$)
- **Gesamt:** Wenn x um 1 steigt $\rightarrow y$ steigt um 1

Warum ist das für neuronale Netze wichtig?

In neuronalen Netzen haben wir:

$$\begin{array}{ccccccc} \text{Input} & \rightarrow & \text{Hidden Layer} & \rightarrow & \text{Output} & \rightarrow & \text{Loss} \\ x & \rightarrow & h & \rightarrow & \hat{y} & \rightarrow & J \end{array}$$

Die Kettenregel erlaubt uns:

- $\partial J/\partial x = (\partial J/\partial \hat{y}) \cdot (\partial \hat{y}/\partial h) \cdot (\partial h/\partial x)$
- **Backpropagation** = Kettenregel rückwärts durch das Netz!

Zusammenfassung

Kettenregel in drei Formen:

1. **Klassisch:** $(f \circ g)'(x) = f'(g(x)) \cdot g'(x)$
2. **Mit Variablen:** Wenn $y = f(u)$ und $u = g(x)$, dann $dy/dx = (dy/du) \cdot (du/dx)$
3. **Für Mehrfachabhängigkeiten:** Bei $z = f(x,y)$ mit $y = g(x)$ wird $\partial z/\partial x = (\partial z/\partial y) \cdot (dy/dx) + (\partial z/\partial x)$

Unser Fall: Eindimensionale Kette \rightarrow **totale Ableitungen** (d) sind korrekt!

Kernidee: Änderungsraten multiplizieren sich entlang der Abhängigkeitskette!

Übung

Probiere selbst:

- $h(x) = 3x - 1$

- $g(h) = h^2$
- $f(x) = g(h(x)) = (3x - 1)^2$

Berechne $f'(x)$ mit der Kettenregel:

- $dh/dx = ?$
- $dg/dh = ?$
- $f'(x) = (dg/dh) \cdot (dh/dx) = ?$

Lösung:

- $dh/dx = 3$
 - $dg/dh = 2h = 2(3x - 1)$
 - $f'(x) = 2(3x - 1) \cdot 3 = 6(3x - 1) = 18x - 6$
-

💡 **Tipp:** Die Kettenregel ist der Schlüssel zum Verständnis von Backpropagation. Wenn du sie hier verstehst, verstehst du auch, wie neuronale Netze lernen!