

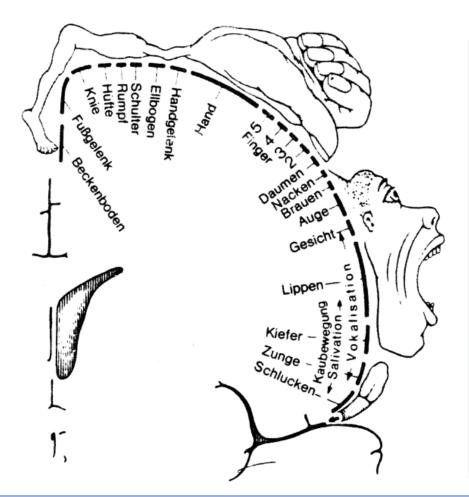
# Merkmalskarten und Kohonenetze

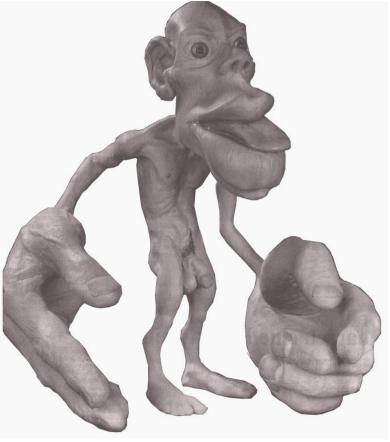
**Praktikum Adaptive Systeme** 





#### Beobachtung: Abbilder, Karten





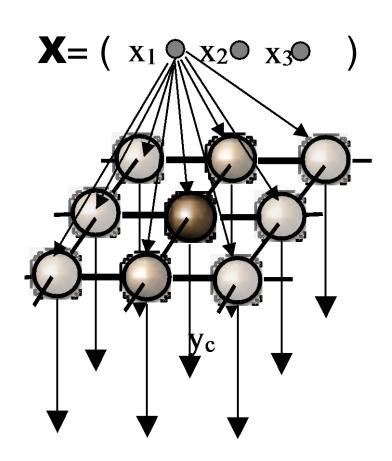




Eingabedimension n = 3

Ausgabedimension d = 2

Def. "Nachbarschaft" von Neuronen





## **Lernalgorithmus Kohonenkarten**

1. Suche Neuron (Gewichtsvektor w an Stelle p) mit kleinstem Abstand zur Eingabe x

$$|\mathbf{x} - \mathbf{w}_{\mathbf{p}}| = \min_{\mathbf{k}} |\mathbf{x} - \mathbf{w}_{\mathbf{k}}|$$
 Winner Take All

2. Adaptiere die Gewichte

$$\mathbf{W_p}(t+1) = \mathbf{W_p}(t) + \gamma(t) [\mathbf{X} - \mathbf{W_p}(t)]$$

3. Adaptiere auch die nächsten Nachbarn

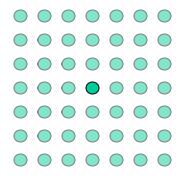
$$\mathbf{W}_{\mathbf{k}}(t+1) = \mathbf{W}_{\mathbf{k}}(t) + \gamma(t) h(\mathbf{p}, \mathbf{k}, t) [\mathbf{X} - \mathbf{W}_{\mathbf{k}}(t)]$$

z.B. mit  $h(\mathbf{p}, \mathbf{k}, t) := \begin{cases} 1 & \text{wenn Neuron } \mathbf{k} \text{ aus der Nachbarschaft von } \mathbf{p} \text{ ist} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$ 



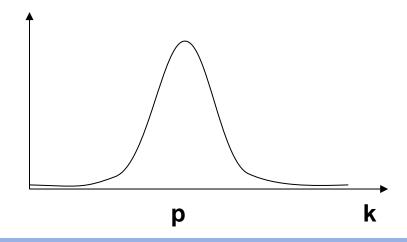


Binäre Funktion: zeitabhängig



Glockenfunktion

$$h(\mathbf{p},\mathbf{k},t) = \exp(\mathbf{p}-\mathbf{k},\sigma(t))$$





#### Pseudocode für Kohonenkarten

**TOPO:** (\* topologie-erhaltende Abbildung auf ein m×m Gitter \*)

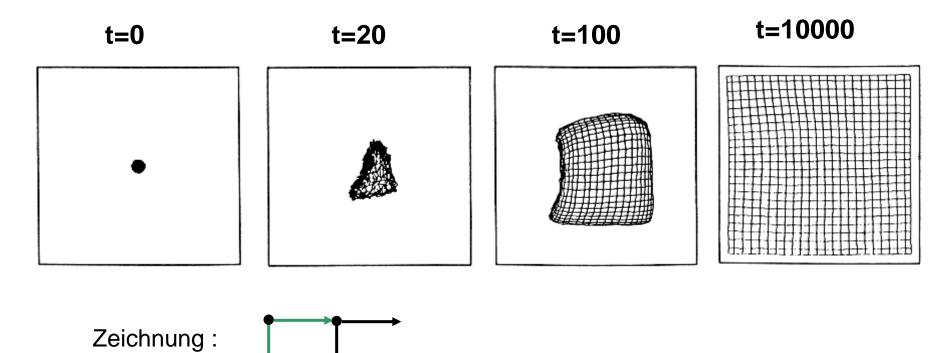
```
VAR x: ARRAY [1..n] OF REAL; (* Muster*)
          ARRAY[1..m,1..m] OF ARRAY [1..n] OF REAL; (* Gewichte*)
          RECORD i,j: INTEGER END; (* selektiertes Neuron an Position p *)
 BEGIN
   \sigma := \sigma_{\text{max}}
                                             (* initial: max. Nachbarschaft *)
   FOR t := 1 TO tmax DO
                                                      (* Muster erzeugen oder einlesen *)
     Read(PatternFile,x)
     (* Neuron selektieren *)
     Min := ABS (x-w[1,1])
                                                      (* initialer Wert *)
                                                      (* In allen Spalten *)
     FOR i:=1 TO m DO
                                                     (* und Zeilen *)
         FOR j := 1 TO m DO
              Abstand:= ABS (x-w[i,j]); (* suche Minimum *)
              IF Abstand < Min
                 THEN Min:=Abstand; p.i:=i; p.j:=j;
              END
         END
     END
     (* Gewichte adaptieren *)
     FOR i := p.i - \sigma TO p.i + \sigma DO
                                                     (* Evaluiere 2-dim. *)
                                                     (* Nachbarschaft um c^*)
       FOR j := p.j-\sigma TO p.j+\sigma DO
        IF i>0 AND i \le m AND j>0 AND j \le m THEN (* Vorsicht am Rand *)
                 w[i,j] = w[i,j] + 1.0/FLOAT(t)*(x-w[i,j])
         END
       END
     END (*i*)
                                             (* Visualisierung der Iteration *)
     GrafikAnzeige(t,w)
                                             (* Verkleinerung des Nachbarschaftsradius σ *)
     upDate(\sigma,t)
   END (*t*)
```



# **Topologie-Entwicklung**

Eingabe: uniform-verteilte, 2-dim Zufallszahlen

Zeichnung: Verbindungsline vom Gewichtsvektorendpkt zum Nachbarn







- Grundidee: Nachbarschaftsverbindungen adaptiv formen
- Graph des Netzes:

**Ziel**: Klassenprototypen sind Nachbarn ⇔ Adjazenzmatrix A<sub>ii</sub> = 1

**Bestimme Neuronenanzahl**, die dichter dran ist als Neuron k  $r_k = |\{i \text{ mit } |\mathbf{x} - \mathbf{w}_i| < |\mathbf{x} - \mathbf{w}_k|\}|$ 

Lernregel k-te Neuron  $\mathbf{w_k}(t+1) = \mathbf{w_k}(t) + h(r_k,t) [\mathbf{x} - \mathbf{w_k}(t)]$ 



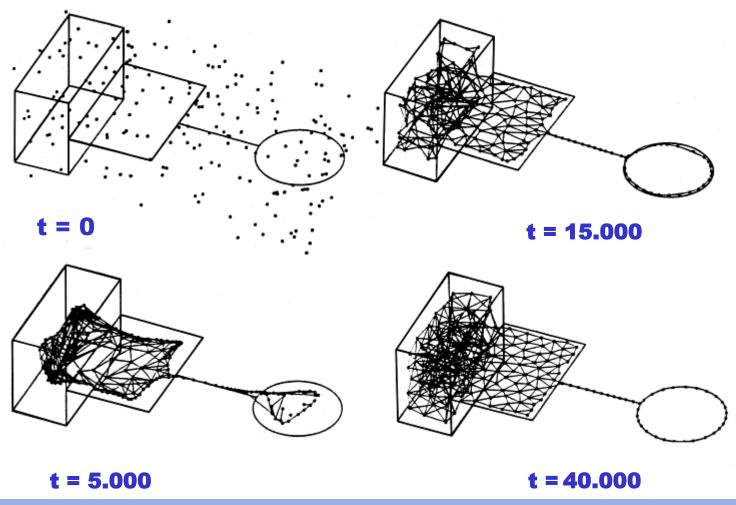


- Grundidee: Nachbarschaftsverbind. Aki adaptiv formen
- Mache Nachbarschaftsverbindung älter timer tick Für alle direkten Nachbarn i von k:  $T_{ki}(t+1) = T_{ki}(t) + 1$
- Bestätige als direkten Nachbarn
  Wähle zweitnächstes Neuron j und setze A<sub>kj</sub> = 1, T<sub>kj</sub> = 0 timer reset
- Lösche alte inaktive Nachbarn Alle Neuronen mit  $T_{kj} > T_{max}$  setze  $A_{kj} = 0$
- Aktualisiere Nachbarschaftssymmetrie Setze für alle Neuronen  $A_{ki} = A_{ik}$ ,  $T_{ki} = T_{ik}$

### **Neuronale Gase**



#### Anpassung an interne Dimensionalität





# Fragen?