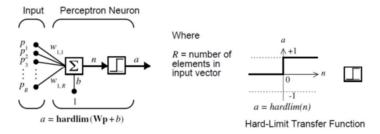
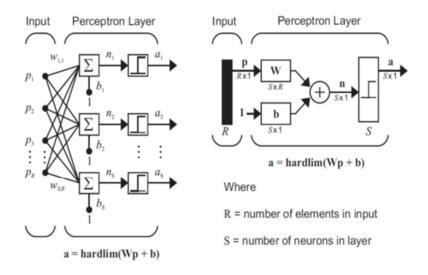
Perceptroni

Perceptron je jednoslojna neuralna mreza koja resava jednostavne probleme. Moze da razdvaja samo klase koje su **linearno-separabilne**, postopredstavlja samo 1 pravu.



A perceptron neuron, which uses the hard-limit transfer function hardlim



2 pravila obucavanja:

- 1. LTU (linear treshold units) perceptronsko pravilo
 - nediferencijabilne funkcije
 - o moze biti -1 ili +1
 - o aktivacione funkcije su hardlim I sgn
- 2. LGU (linear graded units) Widrow-Hoff-ovo pravilo
 - linearna funkcija aktivacije

Perceptronsko pravilo:

$$y_i^{(k)} = \operatorname{sgn}(\boldsymbol{w}_i^T \boldsymbol{x}^{(k)}) = \operatorname{sgn}\left(\sum_{j=1}^m w_{ij} x_j^{(k)}\right) = d_i^{(k)}$$

- y(i) dobijen izlaz
- d(i) trazeni izlaz, koji moze da bude samo -1 ili +1

$$\Delta w_{ij} = \eta \left[d_i - \operatorname{sgn}(\mathbf{w}_i^T \mathbf{x}^{(k)}) \right] x_j = \begin{cases} 2\eta d_i x_j & \text{if } y_i \neq d_i \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases} \quad \text{for } j = 1, 2, \dots, m$$
$$r \triangleq d_i - y_i$$

Adalina:

- drugi naziv za Widrow-Hoff-ovo pravilo, a takodje se zove I pravilo najmanjeg kvadrata LMS
- neuralna mreza koja ima linearnu funkciju aktivacije
- Adaline = Adaptive Linear Element
- kriterijumska funkcija (ili drugacije funkija gubitka ili funkcija cilja) koja govori kolika je greska:

$$\begin{split} \mathbf{E}(\boldsymbol{w}) &= \frac{1}{2} \sum_{k=1}^{p} \left(d^{(k)} - y^{(k)} \right)^{2} = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^{p} \left(d^{(k)} - \boldsymbol{w}^{T} \boldsymbol{x}^{(k)} \right)^{2} = \\ &= \frac{1}{2} \sum_{k=1}^{p} \left(d^{(k)} - \sum_{j=1}^{m} w_{j} x_{j}^{(k)} \right)^{2} \end{split}$$

Metod opadajuceg gradijenta se koristi da se pronadje minimum greske, tako sto se prilagodjavaju tezine za odredjeni update Δw i koji je u suprotnom smeru od gradijenta kriterijumske funkcije.

$$\Delta \mathbf{w} = -\eta \nabla_{\mathbf{w}} E(\mathbf{w})$$

$$\Delta w_j = -\eta \frac{\partial E}{\partial w_j} = \eta \sum_{k=1}^p (d^{(k)} - \mathbf{w}^T \mathbf{x}^{(k)}) x_j$$

- na update uticu:
 - \circ η , tj. konstanta ucenja (pozitivan broj)
 - o parcijalna derivacija funkcije E, tj. promena f-je E u odnosu na tu odredjenu tezinu
- posto je konstanta ucenja pozitivan broj, negativan znak osigurava da se krecemo u suprotnom smeru od gradijenta f-je E

Losa strana: jedno merenje sa velikom greskom kada se kvadrira (u kriterijumskoj f-ji) mnogo utice I preovladava nad ostalim merenjima koja su sa dosta manjim greskama, a prava tezi da ispravi tu vecu gresku pa se pomera dalje od tacnog mesta

