Redni broj vežbe: 8

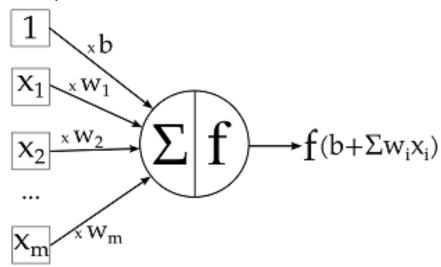
#### Oblast:

### **NEURONSKE MREŽE - REKAPITULACIJA**

### Veštački neuron

Model veštačkog neurona sastoji se od:

- n ulaza, gde je svaki ulaz skalar, odnosno realan broj
- **bias**, ulaz koji je zadat implicitno i čija vrednost je uvek 1.
- n + 1 težina, n za svaki ulaz + 1 za bias, težine su isto skalari, tj. realni brojevi
- n + 1 množača, za množenje svakog ulaza (i biasa) njemu odgovarajućom težinom
- sabirač, za sumu ponderisanih ulaza i biasa
- **aktivaciona funkcija**, čiji ulaz je rezultat sabirača, i uglavnom je ova funkcija neka nelinearna funkcija



Pošto ćemo veštački neuron implementirati kao graf izračunavanja, za početak potrebno je implementirati 3 čvora izračunavanja:

- množač
- sabirač
- sigmoidalnu funkciju (koja će biti aktivaciona funkcija)

lako se graf i čvorovi izračunavanja koriste u i opštijem smislu, radi jednostavnosti implementacije uvešćemo par ograničenja za ova 3 čvora izračunavanja:

 množač: treba da ima samo dva ulaza, jer ćemo njega koristiti za množenje isključivo nekog konkretnog ulaza u neuron i njegove težine

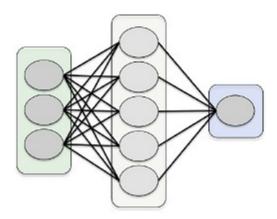
- sabirač: treba da ima **prozivoljan broj ulaza**, jer ćemo sumirati sve ponderisane ulaze u neuron, koliko god da ih ima
- sigmoidalna funkcija: treba da im jedan ulaz, jer ćemo je koristiti isključivo nad skalarom, odnosno rezultatom iz sabirača

# Sloj veštačkih neurona

Više veštačkih neurona se mogu kombinovati u tzv. slojeve. Ograničenja prilikom pravljenja sloja neurona su:

- svi neuroni u sloju moraju imati isti broj ulaza
- svi neuroni u sloju moraju imati istu aktivacionu funkciju

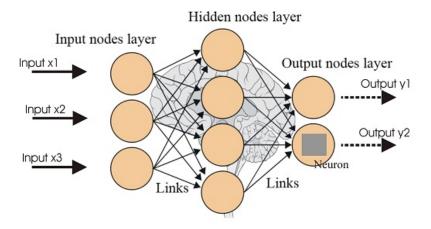
Sloj neurona ima onoliko izlaza koliko i ima neurona u sebi.



## Veštačka neuronska mreža

Više slojeva neurona mogu se kombinovati u kompletnu veštačku neuronsku mrežu. Ukoliko mreža ima **N ulaza** i **M izlaza**, to znači da prvi sloj (ulazni sloj) neuronske mreže mora imati tačno N ulaza, i da poslednji sloj (izlazni sloj) mora imati M izlaza.

Neuronska mreža može imati proizvoljan broj skrivenih slojeva. Ulaz za svaki skriveni sloj je izlaz iz prethodnog sloja.



### Obučavanje veštačke neuronske mreže

Za obučavanje neuronske mreže koristi se algoritam optimizacije prvog reda, odnosno algoritam opadajućeg gradijenta (*eng. gradient descent*). Kao funkciju greške koristićemo kvadratnu grešku.

Kako bismo obučili neuronsku mrežu, neophodno je spremiti **ulaze** i **željene izlaze**, ovaj skup uređenih parova ulaza i **željeni**h izlaz se naziva **obučavajući skup**.

Odnosno, ako neuronsku mrežu posmatramo kao crnu kutiju, ona treba da nauči funkciju  $y=f(x_1,x_2,...,x_n)$ . Dakle, za zadate ulaze x, mreža treba da nauči kako da proizvede željeni izlaz y. Pa kako to neuronska mreža radi? Pa jednostavno -**optmimizacijom težina svojih neurona**!

Formalno, treba minimizovati funkciju greške E(W), gde W predstavlja **parametre** veštačke neuronske mreže, a ti **parametri su zapravo težine neurona**.

Dakle, za svaki uzorak iz svog obučavajućeg skupa:

- izračunati izlaz iz neuronske mreže (forward-pass)
- 2. izračunati vrednost funkcije greške na osnovu izračunatog i željenog izlaza
- 3. izračunati gradijent funkcije greške u odnosu na izlaz
- 4. propagirati unazad (**backopropagation**) gradijent i računati gradijent težina svakog neurona (backward-pass)
- 5. ažurirati težine neurona korišćenjem algoritma opadajućeg gradijenta, odnosno za svaku težinu  $w=w-\alpha*\frac{\delta E}{\delta w}$

Gorenavedeni postupak iterativno ponavljati zadati broj iteracija/epoha (nb\_epochs). Tokom obučavanja bi vrednost funkcije greške trebala da konvergira ka minimumu.

### Zadatak:

Konstruisati i obučiti neuronsku mrežu na problemu određivanja da li se unutar prostorije nalazi neka osoba (Occupancy), ako su dati: vlažnost vazduha u prostoriji (Humidity), količina svetla u prostoriji (Light), količina CO2 u prostoriji (CO2), odnos težine vodene pare i ukupnog vazduha (HumidityRatio). Podaci za obučavanje se nalaze u data/occupancy\_train.csv. Obučenu neuronsku mrežu validirati na podacima u data/occupancy\_test.csv.