Classification, regressionden dataigi sonus
verir. (Gonuntu igin) Perceptron 2 NN'in en temel you topider. Inson begninden esinlenilmistic. X2 X3 Thresholder, bias le evrilir. Bias bir on yetkidir.

Sistemi bias ile data épimli ya da egimsiz

yapıyoruz. İki önemli sey ile ilgileniyoruz.

yapıyoruz. İki önemli sey tegerlerini bulmak.

Doğru ağırlık ve bias tegerlerini bulmak.

Nasıl buluruz? - Deneme / Vanilma -> Geçmis Lataya ihtiyaq vardır. Train olması geretir. Bunu data soğlar. Okula gidip gitnemek? Akşam dişarı Giknak (ilknamak) AND veya OR tapusine tele noronla yapabiliriz.

NAND tapusina ikiden fazla noron peretir. Moster algoritma) - her fey' sprentr.

Sigmoid function - activaryon dontrigonadur. taen inct 13.01.2023 Agin cikisina yygularir. Daha sarra bu, nihai (ilus ya da bir baska katmanin girisi olacaktır. Perceptron, tek yopili sinir og modelidir. giris Ara Cikis Featurelar hidden output Teaturelar layerlar NN gelistiren, matematiksel montigin altigi kotmondir. Datanin miktori önemlidir. Az datade weightler goncellenemez. Góronta datası igin gesitli goncellenemez. Olnası iyidir. Gesitli ve birbirinden farklı garbage-in ? ne verirsen garbage-out ? onu alinsin.:) yi datoya jy/ somu verir- (NN) Kompleksli yapısından kaynaklıdır. (No free lunch) Az data ile linear regresyonda jui sonuciar alabilecekken neural network ile zorlonga perek yoktur. Cilintu data azdır. Cost function learning trate az olunca yavaş öğrenicel. Daha fazla dataya ihtiyaç duyacak.

Backpropagation Algorithm

Kaon INCE 13.01.2023

Nasil Ogrenir?.

Cost bulundu. Adım adım güncellenecet. Cueightler.)

Geriden gelinip tum sistem püncellenir.

Convolutional Neural Networks Islem maliyetini dusük boyuta getirirler. Deep leornig'e giden bir yoldur.

Multilayer olen mimariyi convolutional nn'e dônû stûren işlemler nelerdir? Niye bûyle bir ihtiyaq dogdu?

Bazi Optimizaryonlar yapılıyor. Data sıkıştırılıyor gibi düşünüle bilir. İşlem sayunı azaltıyoruz. ihtiyaq dogdu?

Bu sebeple deep learnigle giden yol digoruz.

Convolutional Garpin kullanılır. Bu Garpin optimizayonu getirir. (Formulu Eoynadum. Rotat ulaşılabilir.)

5x5,3x3'lūk vb. Liltreler ile Garpilir. Bir Sonraki layer bu sekilde oluşur. Sonraki layer buygulanır. Tekror bir Sikistirma işlemi uygulanır. Tekror bir Sonrakl oluşmuş olur. (Hoconin notlorinda mevaut.)

Kaon iNCE 14.01.2023 Nasil parametre sayur azalir) Filtrelade paylaşımlı ağırlıklar mevcuttur. 5X5 'lik filtrenin başlanması 19in 25 agirlig1 (25+1) bias vardir. 20 × 26 = 520 parameters defining. 20 feature maps lager. the convolutional Posting layers parametre sayisini azaltırız. boyut Gok büyük olacak. \* max pooling unit Kaybetmez isek , Ortalone pooling lagera donistination. katmanda ortik Dense 25x25-1000 3x24x24 3x 12x12 NN'i train etnet reder sordur? Kedimi topek mi? tahmini First layer - Farkli bilgi i gerir. CNN garparak daha derine indik. The vanishing producent problem (Torevin bitmesi problemi) Layer etledik yükseldi ve sonrati layer sqin dustu. Overfittige glrenet ezberlenis oluyor. On Gremli ögrenme setli hyperparametre arayarak 8)

Koon INCE Layer etledikge etledik. Fatat ögrenne yovaslyor. Ara kadmanlara gittikue türevin 14.01.2023 degeri kücülür. Türer koyboluyor. Hatanın dégeri yok oluyer.

Bilgi Softmex -> Jobsilim -> toplom l'e

multilabel signaid -> ovelarande -> toplom l'e

multiclass multiclass function, backprogration dépitériele
learning rate, coss function, backprogration dépitériele
bilir. Ilerde bunlara dépine cegíz. Son katman daha Gabul ögnerir. (Backpropotion da)
Alt layerlara indikte gavorplene perseklesit. Bazen hig ögrenemiger turer gidiger. Baste hyperpororeheler arabilir veya baste tetnikler vygularabilir. Bis tetnikler veya baste dersírde deha ayrıntıya tetnikler regulizasın dersírde deha ayrıntıya velasarattır plasacaktir. The Exploding Gradient Problem Torev degeri, O'a depil ton tersine gidyor. Uglorda oluruz. Ya cok iy' ya qok kooto. Sonsuz deger vs. verebilir. Q1 = Given an inge of size 27,27 and a filter of size 5x5 with a stride of 2 and no padding. What is the output size? (27-5+1)/2+1=12Formula = (27+2+p, -5+1)/2+1
padding (9)