گزارشکار ۳ – امیرحسام نخئی – حسن فرهود

سوال ۱)

مدل پرسپترون یک مدل ساده از شبکه عصبی است که برای مسائل دستهبندی باینری استفاده می شود. این مدل دارای محدودیتهای مهم مدل پرسپترون دارای محدودیتهای مهم مدل پرسپترون عبار تند از:

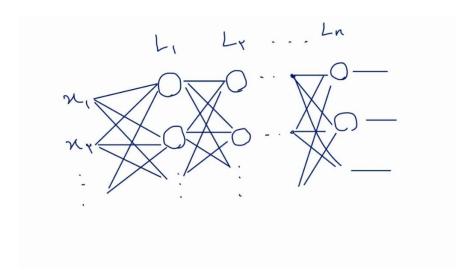
۱. مسائل خطی: پرسپترون تنها میتواند مسائلی را که توسط یک سطح تصمیم گیری خطی قابل حل باشند، حل کند. این به این معناست که اگر دادهها را نمیتوان با یک خط از هم جدا کرد، پرسپترون نمیتواند آن مسئله را به درستی حل کند.

۲. تنها برای باینری: پرسپترون تنها برای مسائل دستهبندی دو دستهای قابل استفاده است. این به این معناست که اگر تعداد دستهها بیشتر از دو باشد، نیاز به استفاده از روشهای پیچیده تری مانند شبکههای عصبی چندلایه دارید.

۳. عدم توانایی در مدلسازی مسائل پیچیده: پرسپترون نمی تواند مسائل پیچیده تری مانند توالیهای زمانی یا تنظیمهای پیچیده را مدل کند. برای مدلسازی چنین مسائلی نیاز به مدلهای مختلفی مانند شبکههای عصبی با تعداد لایهها و ویژگیهای بیشتر دارید.

۴. حساسیت به انتخاب ویژگیها: پرسپترون حساس به انتخاب ویژگیها است. اگر ویژگیهای مناسبی برای توصیف دادهها انتخاب نشود، پرسپترون نمیتواند به درستی عمل کند.

در کل، پرسپترون یک مدل ساده است که برای مسائل ساده دستهبندی مناسب است، اما برای مسائل پیچیدهتر و چالشبرانگیزتر نیاز به مدلهای پیچیدهتر و قدرتمندتری دارید.



سوال۳)

الگوریتم پسانتشار خطا (Backpropagation)یکی از مهمترین الگوریتمهای آموزش شبکههای عصبی است. این الگوریتم به شبکه عصبی اجازه میدهد تا وزنهای خود را به گونهای تنظیم کند که خطا در پیشبینیها کاهش یابد. در ادامه، مراحل الگوریتم پسانتشار خطا به تفصیل شرح داده میشود:

۱. مقداردهی اولیه وزنها: در ابتدا، وزنهای شبکه عصبی به صورت تصادفی یا با استفاده از روشهای خاصی مقداردهی اولیه میشوند.

۲. فاز فرستادن (Forward Pass): داده ورودی از طریق شبکه عصبی منتقل می شود. این مرحله شامل محاسبه خروجیهای شبکه برای هر نمونه ورودی است.

۳. محاسبه خطا: برای هر نمونه ورودی، خطای مدل از معیارمیانگین مربعات خطا محاسبه می شود. خطا نشان دهنده تفاوت بین خروجی واقعی و پیش بینی شده توسط مدل است.

۴. فاز پسانتشار (Backward Pass): در این مرحله، خطا به عقب منتقل می شود. این به این معناست که خطای محاسبه شده به هر لایه وزن در شبکه عصبی منتقل می شود. این انتقال خطا با استفاده از قاعده زنجیره ای انجام می شود.

۵. تنظیم وزنها: وزنهای هر لایه براساس خطایی که به آن لایه منتقل شده است تنظیم میشوند. این تنظیم با استفاده از یک الگوریتم بهینه سازی (مانند نسبت یادگیری) انجام می شود.

۶. تکرار مراحل ۲ تا ۵: این مراحل به تکرار انجام میشوند تا وزنها به گونهای تنظیم شوند که خطا به حداقل برسد. این تکرارها به عنوان (epochs) شناخته میشوند.

۷. ارزیابی و تست: پس از آموزش مدل، آن را بر روی دادههای ارزیابی یا تست اجرا می کنیم تا عملکرد نهایی مدل را ارزیابی کنیم.

این مراحل به صورت تکراری ادامه مییابند تا مدل به یک عملکرد مطلوب برسد. الگوریتم پسانتشار خطا به شبکههای عصبی این امکان را میدهد تا ویژگیهای مناسب را از دادهها استخراج کرده و مسائل مختلف را حل کنند.

شرح آزمایش:

ابتدا کتابخانه numpy را اضافه میکنیم ...پس به تعریف کلاس MLP میپردازیم .مقادیر سایز ورودی ،سایز لایه پنهان ،سایز خروجی ، و Learning Rate گرفته میشود .ماتریس های w1 و w2 ابتدا به صورت مقادیر تصادفی و بردارهای bias1 و bias2 به صورت صفر تعیین میشوند ...پس به تعریف توابع سیگموید و مشتق سیگموید و بردارهای fit و poch به صورت صفر تعیین میشوند ...پس به تعریف توابع سیگموید و مشتق سیگموید میپردازیم .در ادامه تابع fit را تعریف میکنیم که به عنوان ورودی ،ماتریس ورودی ،ماتریس خروجی (label) دو Learning Rate و poch میگیرد .در این تابع ،در قسمت feedforward ،ماتریس ورودی و w2 در همدیگر ضرب میشوند و به تابع فعالساز لایه اول (sigmoid) داده میشوند و خروجی لایه اول معین میشود ...پس خروجی لایه اول در w2 ضرب میشود و به تابع فعالساز لایه دوم داده میشود و خروجی لایه دوم که خروجی کل شبکه است محاسبه میشود .در ادامه مرحله backpropagation فرا میرسد .مقدار ارور و تغییرات پارامترها محاسبه میشوند و در مرحله بعدی آپدیت میشوند ...پس تابع predict قرار میدهد .بعد از پارامترها محاسبه میشوند و در حقیقت وزن ها و بایاس های بهینه شده را در hat و یک اینستنس از کلاس MLP ماتریس ورودی است و در حقیقت وزن ها و بایاس های بهینه شده را در label) میرسی قرار میگیرد که تعریف کلاس predict و متد fit و آن اجرا میکنیم .در انتها صحت شبکه مورد بررسی قرار میگیرد که میزان دهنده این است که مقادیر وزن های شبکه صحت خوبی داشته اند .