



آدالاین = نرون خط و فقی (ADaptive Linear Neuron)

Widrow-Hoff Learning Rule

شبکه عصبی آدلاین

- توسط ویدور و هاف در سال ۱۹۶۰

- قانون یادگیری = قانون میانگین مربعات کمینه (LMS) = قانون ویدرو-هاف

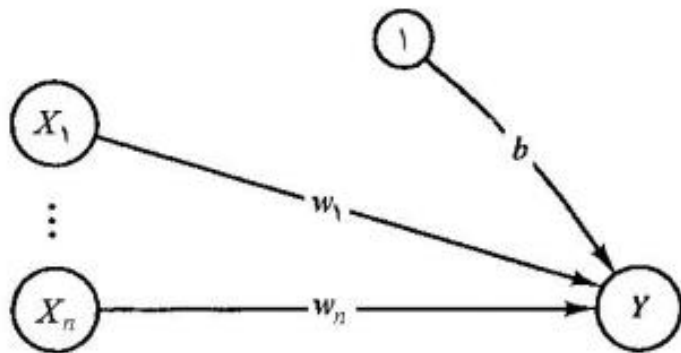
- میانگین مربعات خطای بین مقدار خروجی شبکه و مقدار هدف در هر مرحله از آموزش کاهش یابد

- تابع فعال‌سازی خروجی = تابع همانی

- ساختار مشابه با سایر شبکه‌های قبلی

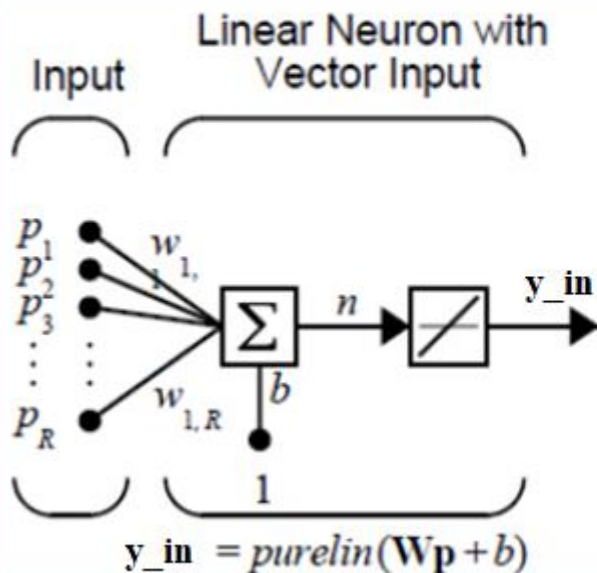
- چند ورودی

- بایاس = ورودی برابر با ۱



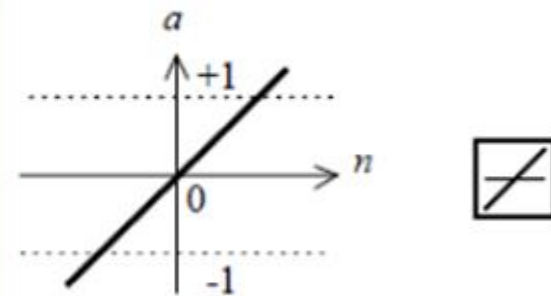
شبکه عصبی آدالین

- ADALINE همانند پرسپترون می‌تواند مسائل جدایی‌پذیر خطی را حل کند.



Where...

R = number of elements in input vector



$$y_{in} = \text{purelin}(n)$$

Linear Transfer Function

محاسبه خطا در شبکه عصبی آدلاین

- با فرض این که واحد فروجی دارای تابع فعالیت (انتقال) خطی باشد.
- به ازای n ورودی مساله را بررسی می‌کنیم.

$$X^1 \xrightarrow{W(1)} y_1 \quad e_1 \text{ will be generated}$$

$$X^2 \xrightarrow{W(1)} y_2 \quad e_2 \quad "$$

$$X^3 \xrightarrow{W(1)} y_3 \quad e_3 \quad "$$

.....

$$X^n \xrightarrow{W(1)} y_n \quad e_n \quad "$$

$$E = \sum_{i=1}^N [e_i]^2$$

SSE

$$E = \frac{\sum_{i=1}^N [e_i]^2}{N}$$

Mean SSE

آموزش شبکه عصبی آدلاین

- مرحله ۰ - مقداردهی اولیه به وزن‌ها (مقادیر تصادفی کوچک)
مقداردهی به نرخ یادگیری
- مرحله ۱ - تا زمانی که شرایط توقف برقرار نیست، مراحل ۲ تا ۶ را انجام دهید.
- مرحله ۲ - برای هر جفت آموزش دو قطبی $s:t$ مراحل ۳ تا ۵ را انجام دهید.
- مرحله ۳ - فعال‌سازی‌های واحدهای ورودی را مشخص کنید: $x_i = s_i \quad i = 1, \dots, n$
- مرحله ۴ - مقدار ورودی شبکه را به واحد خروجی محاسبه کنید: $y_{in} = b + \sum_i x_i w_i$
- مرحله ۵ - مقادیر وزن‌ها و بایاس را به روز کنید:
$$\begin{cases} b(new) = b(old) + \alpha \cdot (t - y_{in}) \\ w_i(new) = w_i(old) + \alpha \cdot (t - y_{in}) \cdot x_i \end{cases}$$
- مرحله ۶ - شرایط توقف را آزمایش کنید:
اگر بزرگ‌ترین تغییر وزنی که در مرحله ۲ رخ داده است از یک مقدار کوچک کم‌تر باشد، الگوریتم را متوقف کنید، وگرنه ادامه دهید.

نمونه‌ای از آموزش شبکه عصبی آدلاین با استفاده از داده‌های آموزشی و تستی.

آموزش شبکه عصبی آدلاین

○ نرخ یادگیری

- تاثیر بر سرعت و روند همگرایی الگوریتم
- روش: مقدار را کوچک فرض کرده (مثلاً 0.2)
- اگر مقدار خیلی بزرگی باشد، فرآیند یادگیری همگرا نخواهد بود
- اگر مقدار بسیار کوچکی باشد، یادگیری بسیار کند می شود

- الگوریتم LMS وزن‌ها و بایاس را به گونه‌ای تغییر می‌دهد که میانگین مربعات خطا (بین خروجی مطلوب و خروجی واقعی) سیستم را به حداقل برساند.

تابع AND در شبکه عصبی آدلاین

○ تابع AND: ورودی‌های دودویی، هدف‌های دو قطبی

• شبکه بعد از آموزش

x_1	x_2	t
1	1	1
1	0	-1
0	1	-1
0	0	-1

$$w_1 = 1 \quad w_2 = 1 \quad w_0 = -\frac{3}{2}$$

$$x_1 + x_2 - \frac{3}{2} = 0$$

• مربعات خطا برای چهار الگوی آموزش با این وزن‌ها = ۱

$$e = E \{(y-t)^2\} = \sum_{p=1}^4 [\{x_1(p)w_1 + x_2(p)w_2 + w_0\} - t(p)]^2$$