

بهینه سازی

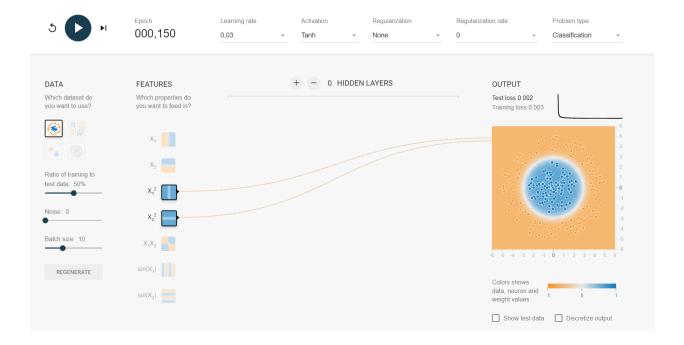
سوال اول

$$\begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac$$

شبکه های عصبی

سوال اول

الف)

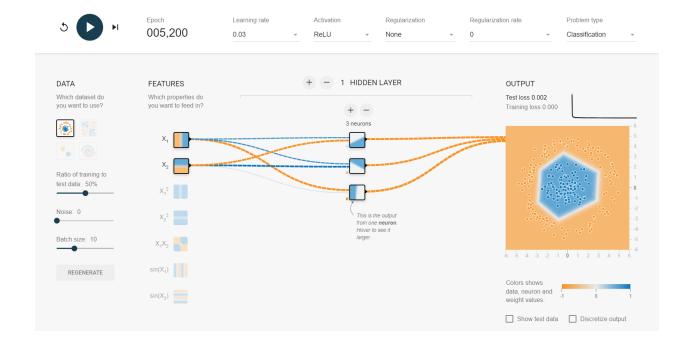


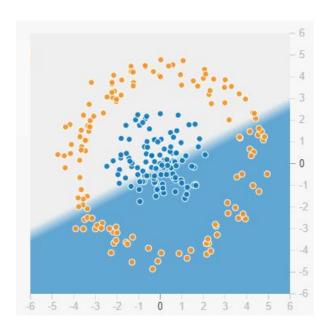
شبکه در این سناریو به درستی کار می کند زیرا ویژگی های X_1^2 و X_2^2 برای جمع آوری اطلاعات لازم برای طبقه بندی داده های دایره ای کافی هستند.

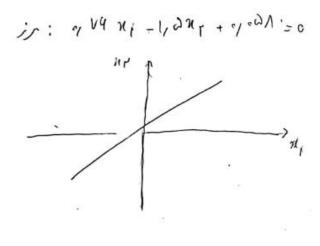
داده ها دایره ای هستند، به این معنی که مرز تصمیمی که دو کلاس را از هم جدا می کند، اساسا یک دایره است. با استفاده از X_1^2 و X_2^2 به عنوان ویژگیها، مدل به راحتی میتواند مرز تصمیم گیری دایره ای را بدست آورد. مربع کردن مختصات X_1 و X_2 آنها را به فضایی تبدیل می کند که مرز تصمیم دایره ای به یک خطی تبدیل می شود. در این مورد، یک مدل خطی (بدون لایه های پنهان) می تواند به طور موثر داده ها را جدا کند.

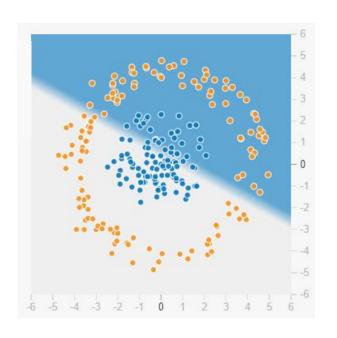
$$w_1 * x_1^2 + w_2 * x_2^2 = w_0^2$$

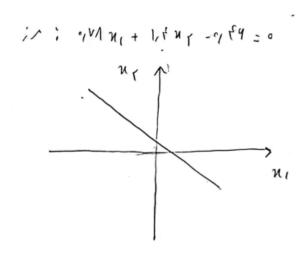
ب)

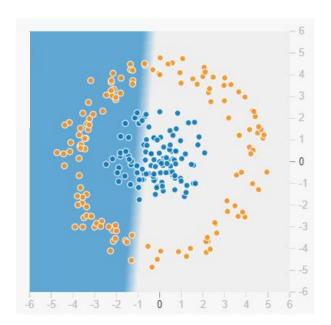


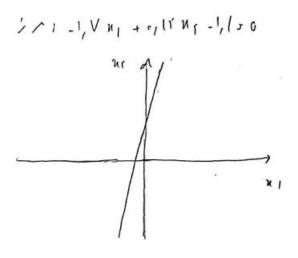


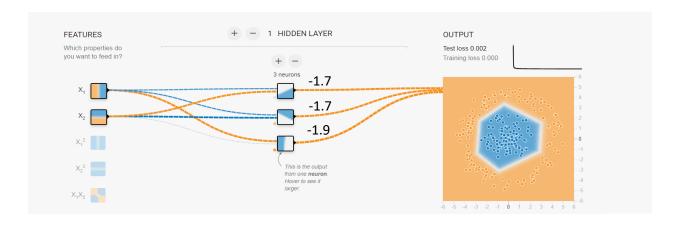








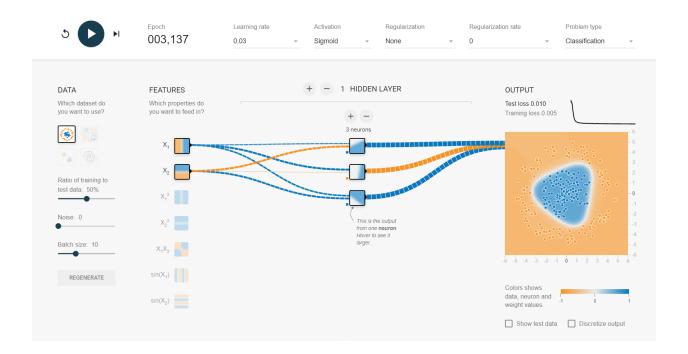




از آی بی فرصاری رزن های لام فردی منتی است ، دای ایند بتران متداری منبت را در فردی مشت با سرم . در فردی در بازی در از این المعان را ی دهر تا بهی در این در سازی معط دا در مترهای مخط ما سر سازی معط دا در مترهای با فرطوط ستفیم ی سرد .

Learning rate Activation Regularization Regularization rate Problem type 000,719 0.03 Tanh None Classification 1 HIDDEN LAYER DATA FEATURES OUTPUT Which properties do you want to feed in? Which dataset do Test loss 0.023 you want to use? Training loss 0.005 Ratio of training to test data: 50% Noise: 0 X₂² Batch size: 10 X₁X₂ sin(X₁) REGENERATE Colors shows data, neuron and sin(X₂) weight values ☐ Show test data ☐ Discretize output

ج)



تفاوت اصلی در خطی بودن در مقابل غیر خطی بودن این توابع نهفته است. رفتار خطی ReLU بعد از صفر به آن اجازه می دهد تا پس از فعال سازی فقط وابستگیهای خطی را مدل سازی کند، مگر اینکه از چندین لایه استفاده شود. این منجر به ایجاد مرزهایی با خطوط مستقیم می شود. این منجر به ایجاد مرزهایی با خطوط مستقیم می شود. امکان پارتیشن بندی پیچیده تری از فضای ورودی را فراهم می کند.

شبکه های عصبی پیچشی

سوال اول

- 1- لایههای کانولوشنال فیلترهایی را در مناطق کوچک و محلی تصویر ورودی اعمال می کنند و به شبکه اجازه می دهند تا الگوهای محلی مانند لبهها، بافتها و اشکال ساده را ثبت کند. همانطور که شبکه عمیق تر می شود، این الگوهای محلی را می توان برای شناسایی ساختارهای پیچیده تر مانند اشیاء و چهره ها ترکیب کرد ولی لایههای کاملاً متصل در مقابل، هر نورون را در یک لایه به هر نورون در لایه بعدی متصل می کنند، بدون توجه به ساختار فضایی ورودی. این بدان معنی است که اطلاعات مکانی و موقعیت مکانی حفظ نمی شود و یادگیری سلسله مراتب مکانی را برای شبکه دشوار می کند.
- 2- لایههای کانولوشنال وزنهایی را در مکانهای فضایی مختلف تصویر ورودی به اشتراک می گذارند و تعداد پارامترها را در مقایسه با لایههای کاملاً متصل به طور قابل توجهی کاهش می دهند. این به اشتراک گذاری پارامتر نه تنها بار محاسباتی را کاهش می دهد، بلکه به جلوگیری از overfitting بیش از حد کمک می کند، به خصوص در هنگام برخورد با داده های محدود ولی لایه های کاملاً متصل به تعداد زیادی پارامتر نیاز دارند زیرا هر نورون در یک لایه به هر نورون لایه بعدی متصل است. برای تصاویر بزرگ، این منجر به تعداد زیادی وزن می شود که منجر به هزینههای محاسباتی بالاتر و افزایش خطر می شود.

سوال دوم

$$f = \{x, y, z\} \Rightarrow f_{or} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{y + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z, y, u\}$$

$$1z + \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z_{1} = \{z + c \times z - \Gamma = \} z$$