# تشخیص عواطف توسط دستگاههای پوشیدنی

۴ فروردین ۱۴۰۳

چکیده

تشخيص عواطف



شکل ۱: شکل راست: ساعت Empatica E4 را نشان می دهد. این ساعت به دلیل سنسورهای کامل، زیبایی و راحتی استفاده کاربرد زیادی در تحقیقات دارد. شکل چپ: دستگاه Respiban و نحوه قرارگیری آن روی سینه و محل هر یک از سنسورها را نشان می دهد.

# فهرست مطالب

٢	عواطف	• 1
٣	مجموعه داده	
۴	۱.۲ دستگاه Respiban دستگاه	
۴	۲.۲ ساعت Empatica E4 نساعت ۲.۲ دریانت ۲.۲ دریانت	
۴	۳.۲ پرسشنامهها	
۵	۴.۲ طبقهبندی	
۵	پیشپردازش	٣
۵	۱.۳ ساختار مجموعه داده	
۶	۲.۳ استخراج ویژگیها	

# ا عواطف

# ۲ مجموعه داده

مجموعه داده [1] WESAD یکی از کامل ترین مجموعه های داده برای تشخیص عواطف است. بیشترین تمرکز و استفاده از این مجموعه برای تشخیص استرس بودهاست. با این وجود، به جز کلاس استرس و عادی، برای نشخیص کلاس های خوشحالی و آرامش نیز می توان از این دادهها استفاده نمود. علاوه بر آنها، هر شخص پرسشنامههایی نیز پر کرده که این هم می تواند باعث خلق مدل های جدیدی شود. دو دستگاه اصلی برای فراهم آوردن این دادهها مورد استفاده قرار گرفته اند: ( مهبند Emaptica ه بسیاری از دانشگاههای سراسر دنیا از آن استفاده می کنند[ و ( دستگاه Repiban که یکی از پیشرفته ترین سنسورهای تحقیقاتی است که بر روی سینه نصب می شود [ این شود ]

### Respiban دستگاه ۱.۲

این دستگاه میتواند ۶ عامل را اندازه گیری کند. فرکانس ورودی این دستگاه برای همه سنسورهایش ۲۰۰ هرتز میباشد. سنسورهای آن به شرح زیر است:

- ۱. مختصات یابی (Accelerometer )
- ۲. نوار قلب (Electrocardiogram)
- ٣. فعاليت الكتريكي پوست (Electrodermal Activity )
  - ۴. برق ماهیچهنگار (Electromyogram)
    - ۵. تنفس (Respiration)
    - و دما (Temperature) دما ۶

### ۲.۲ ساعت ۲.۲

این ساعت شامل سنسور های مختصات یابی، فشار خون ۱، دما . فعالیت الکتریکی پوست است. هر یک از این سنسورها با فرکانس متفاوتی اندازهگیری شدهاند. در جدول مقدار فرکانس هر یک از سنسورها آورده شده است.

فر كانس	سنسور
٣٢	ACC
84	BVP
۴	EDA
۴	Temp

#### ٣.٢ يرسشنامهها

علاوه بر دو دستگاه گفته شده، هر یک از سوژههای آزمایش، پرسشنامه هایی را پر کردند. این پرسشنامهها در جهت دریافت اطلاعات بیشتر در مورد احساسات اشخاص به کار گرفته شدند، اگرچه در هیچیک از مقالات بررسی شده،محققان از این پرسشنامهها را بررسی می کنیم:

#### PANAS

سوژه میبایست به ۲۶ حس در پرسشنامه، از ۱ تا ۵ امتیاز دهد. این احساسات عبارتند از: فعال، پریشانی، علاقه مند، الهامشده، رنجیده، گناهکار، ترسیده، دشمنی، هیجانزده، مغرور، کجخلق، مشتاق، شرمنده، هوشیار، نگران، مصمم، متوجه، عصبی، وحشتزده، استرسی، خسته، خوشحال، عصبانی، آزردهشدن و ناراحت.

#### STAI

در این پرسشنامه، سوژه به هر یک از سوال های زیر از ۱ تا ۴ نمره می دهد:

- ۱. من احساس راحتی می کنم
- ۲. من احساس نگرانی می کنم
  - ٣. من عصبي هستم

Blood Volume Pressure

- ۴. من ريلكس هستم
- ۵. من احساس دلواپسی می کنم
  - ۶. من احساس رضایت می کنم

#### SAM

این تست شدت و خوب یا بد بودن احساسات را می سنجد. شخص دو سوال را در مقیاس ۱ تا ۹ پاسخ می دهد: ۱( حس من چقدر خوب است و ۱۲ شدت این حس چقدر است.

#### SSSQ

این تست که کوتاهشده تست استاندارد SSSQ است، در زمانهای استرس از شرکت کنندگان گرفته شده است. پرسش شوندگان به سوالهای زیر از 1 تا 3 نمره می دهند:

- ۱. من متعهد به رسیدن به اهداف عملکردی ام هستم
  - ۲. من میخواهم در این کار موفق شوم
  - ۳. من انگیزه برای انچام این کار را دارم
    - ۴. من خودم را بروز می دهم
- ۵. من نگران تفکرات دیگران در مورد خودم هستم
- ۶. من متوجه تاثیری که روی بقیه می گذارم هستم

#### ۴.۲ طبقهبندی

این مجموعهداده عواطف انسان های مورد بررسی را در ۴ طبقه شناسایی کرده است: ۱) حالت معمولی  $^7$ ، ۲) استرس، ۳) خوشحالی  $^7$ و ۴) آرامش  $^7$ . هر یک از داده ها در ۶۰۷۹ ثانیه اندازه گیری شدهاند، که تنها در ۲۸۸۹ ثانیه کلاس گذاری درستی موچود بوده و در باقی ثانیه ها جالت فرد در هیچ یک از ۴ کلاس گفته شده قرار نداشته است. کلاس گذاری در بیشترین فرکانس ممکن )۷۰۷ صورت گرفته و برای هر یک از سنسورها برای دستیابی به کلاس موردنظر باید آن را به فرکانس آن سنسور تبدیل کنیم.

# ۳ پیشپردازش

در بخشهای پیشرو در مورد کارهای مورد نیاز برای آمادهسازی دادهها برای آموزش مدلها بحث می کنیم

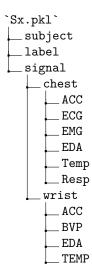
#### ۱.۳ ساختار مجموعه داده

در دادگان WESAD دادههای تجمیعشده و همگامشده را برای هر سوژه در یک فایل pkl فراهم آوردهاند. این فایل یک دیکشنری به صورت زیر است.

baseline<sup>7</sup>

Amusement<sup>7</sup>

Meditated\*



آرایه label و تمام آرایههای سنسورهای chest ، به طول 4,545,100 هستند، که همه Hz۷۰۰ در طول ACC و تانیه هستند. آرایههای ACC و BVP به ترتیب T۳ و T8 هرتز و دو سیگنال دیگر هر دو T8 هرتز هستند.

## ۲.۳ استخراج ویژگیها

برای تبدیل داده به فرم مناسب برای آموزش مدلهای ماشین لرنینگ، یکی از روشهای پرکاربرد و محبوب، استخراج ویژگی از پنجرههای سری زمانی است. در کارهای مختلف از پنجرههای با طولهای متفاوت استفاده می کنند. برای مثال در  $\{ \}$  از پنجرههایی به طول ۱ ثانیه، ۱۰ ثانیه  $\{ \}$ ، و حتی ۳۰ ثانیه  $\{ \}$  استفاده کردند. در مورد آخر، یکی از علل طول زیاد پنجره به دلیل استفاده از مدل transformer و بهره گیری از زمینه  $\{ \}$  است.

### مراجع

- Schmidt, P., Reiss, A., Duerichen, R., Marberger, C., and Van Laerhoven, [1] K. (2018, October). Introducing wesad, a multimodal dataset for wearable stress and affect detection. In Proceedings of the 20th ACM international conference on multimodal interaction (pp. 400-408)
- Fauzi, M. A., Yang, B., and Yeng, P. (2022, November). Improving Stress [7] Detection Using Weighted Score-Level Fusion of Multiple Sensor. In Proceedings of the 7th International Conference on Sustainable Information Engineering and Technology (pp. 65-71).
- Iqbal, T., Redon-Lurbe, P., Simpkin, A. J., Elahi, A., Ganly, S., Wijns, W., [7] and Shahzad, A. (2021). A sensitivity analysis of biophysiological responses of stress for wearable sensors in connected health. IEEE Access, 9, 93567-93579

 $\mathrm{context}^{\Delta}$ 

- Bobade, P., and Vani, M. (2020, July). Stress detection with machine learning and deep learning using multimodal physiological data. In 2020 Second International Conference on Inventive Research in Computing Applications (ICIRCA) (pp. 51-57). IEEE.
- Garg, P., Santhosh, J., Dengel, A., and Ishimaru, S. (2021, April). Stress [a] detection by machine learning and wearable sensors. In 26th International Conference on Intelligent User Interfaces-Companion (pp. 43-45).
- Behinaein, B., Bhatti, A., Rodenburg, D., Hungler, P., and Etemad, A. [8] (2021, September). A transformer architecture for stress detection from ecg. In Proceedings of the 2021 ACM International Symposium on Wearable Computers (pp. 132-134).