# Clasificación de espectros estelares mediante DeepLearning

Ignacio Loayza Judytza Tapia

## Avances en recolección de datos

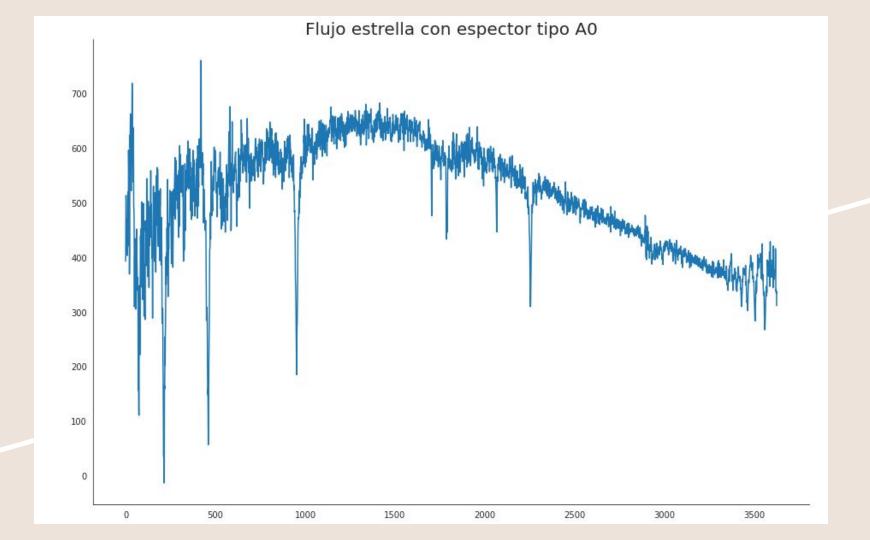
#### Proceso Completo

Se tiene descargado y categorizado en carpetas distintas clases de espectros estelares obtenidos desde LAMOST DR5, en Drive y listos para ser utilizados en Google Colab.

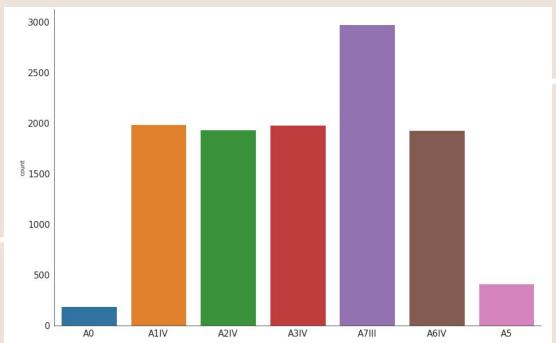
A0, A0III, A1IV, A1V, A2IV, A2V, A3IV, A3V, A5, A5V, A6IV, A6V, A7, A7III, A7IV, A7V, A8III, A9, A9V, B, B6, B9, F0, F2, F3, F4, F5, F6, F7, F8, F9, G0, G1, G2, G3, G4, G5, G6, G7, G8, G9, K0, K1, K2, K3, K4, K5, K7, K9, M1, M2, M3, M4, M5, M6, M7, M8, M9

### Por completar

Agregar librerías espectrales ELODIE, MILES, CFLIB y JHC Atlas



# Distribución de clases en conjunto preliminar



#### Avances en Modelamiento

Primera ronda de modelos preliminares sobre un subconjunto de clases de tipo A muestra que es posible aprender características lo suficientemente buenas como para validar el problema.

########### RandomForest ####################################				
	precision	recall	f1-score	support
Α0	0.24	0.09	0.13	54
A1IV	0.56	0.67	0.61	586
A2IV	0.55	0.57	0.56	590
A3IV	0.60	0.44	0.51	571
A5	0.59	0.38	0.46	126
A6IV	0.65	0.63	0.64	556
A7III	0.86	0.96	0.90	941
accuracy			0.67	3424
macro avg	0.58	0.54	0.55	3424
weighted avg	0.66	0.67	0.66	3424

#### Proximos Pasos

#### **Datos**

- Agregar librerías espectrales
- Consolidar todos los espectros en una sola matriz de características.

#### Modelamiento

- Ajuste de hiperparámetros a modelos clásicos ya implementados: SVM, RF, regresión logísica
- Implementación de arquitecturas neuronales propuestas en hito previo.
- Experimentación con mecanismos de atención para visualizar las secciones del espectro que parecen influir más en la clasificación.

## Fin