

 El resto se usa para el conjunto de prueba. Esta división se hace sobre la misma secuencia barajada, lo que evita duplicados o pérdidas de datos. Selección de subconjuntos con nd. take: mx->nd->take(\$dataset, \$train_idx) y mx->nd->take(\$dataset, \$test_idx) permiten seleccionar directamente las filas del dataset, conservando la forma del tensor y sin errores de tipo o dimensión. 4. Generalización controlada: El valor por defecto del parámetro split => 0.6 se puede sobrescribir fácilmente. La lógica se adapta a datasets de cualquier tamaño sin romperse. c. sub train_test_split { my (\$self, \$dataset, %args) = (splice(@_, 0, 2), split => 0.6, @_); my \$train_size = int(\$args{split} * \$dataset->len); my \$idx = mx->nd->arange(stop => \$dataset->len)->shuffle; my \$train_idx = \$idx->slice([0, \$train_size - 1]); my \$test_idx = mx->nd->arange(stop => \$dataset->len)->shuffle->slice([\$train_size, \$dataset->len - 1]); my \$train = mx->nd->take(\$dataset, \$train_idx); my \$test = mx->nd->take(\$dataset, \$test_idx); return \$train, \$test; d. sub train_test_split { my (\$self, \$dataset, %args) = (splice(@_, 0, 2), split => 0.6, @_); my \$train_size = int(\$args{split} * \$dataset->shape->[0]); my \$idx = mx->nd->arange(stop => \$dataset->len); my \$train_idx = \$idx->slice([0, \$train_size - 1]); my \$test_idx = \$idx->slice([\$train_size, \$dataset->len - 1]); my \$train = mx->nd->take(\$dataset, \$train_idx); my \$test = mx->nd->take(\$dataset, \$test_idx); return \$train, \$test; e. sub train_test_split { my (\$self, \$dataset, %args) = (splice(@_, 0, 2), split => 0.6, @_); my \$train_size = int(\$args{split} * \$dataset->len); my \$train = \$dataset->slice([0, \$train_size - 1], 'X'); my \$test = \$dataset->slice([\$train_size, \$dataset->len - 1], 'X'); return \$train, \$test; Respuesta correcta La respuesta correcta es: sub train_test_split{