

`total_variability()`

变量解释:

`distrib_nb` 相当于高斯分量个数 C , `feature_size` 相当于 F ,
`sv_size` 相当于 CF , `upper_triangle_indices` 是 T 矩阵上三角各个值的索引,
`tv_rank` 相当于 M , `ivec.py` 里面赋值为 400。Statserver 中 `stat0` 是 $X \times C$ 矩阵 (X 是语段数目), `stat1` 是 $X \times CF$ 矩阵。

主要步骤:

T 初始化为一个 $CF \times M$ 的矩阵, 各个值在 0-1 之间, 累加器 `_A` 初始化为 $C \times K$ 的零矩阵, (设 $K = M * (M+1) / 2$), 累加器 `_C` 初始化为 $M \times CF$ 的零矩阵, 累加器 `_R` 初始化为维度 K 的向量。

E-step 累加每个 *StatServer* 的统计量:

令 `nb_sessions`=说话人数目, 分 batch 进行计算(多线程)

1. 对第一个 batch: 累加器 `e_h` 初始化为 $X \times M$ 的零矩阵, 累加器 `e_hh` (用于计算 `iv_sigma`, 但是最终不需要 `iv_sigma`) 初始化为 $X \times K$ 的零矩阵, 利用

$f^{(c)} \leftarrow f^{(c)} - N^{(c)} m^{(c)} \quad f^{(c)} \leftarrow \sum (c)^{-1/2} f^{(c)}$ 将数据预处理。之后对

X 的每个 `idx` 进行循环: 先用 `inv_lambda =`

`scipy.linalg.inv(numpy.eye(tv_rank) + (F.T * stat0[idx, index_map]).dot(F))` 求 `inv_lambda` (即精度矩阵 L 的逆), 再用 `aux =`

`F.T.dot(stat1[idx, :])` 求 `aux` (即 $T' f_X$), 这两个相乘得到 `e_h[idx]`,

得到 `e_hh[idx]` 方法是

`e_hh[idx]=(inv_lambda+numpy.outer(e_h[idx],e_h[idx]))[upper_triangle_indices]`。将每个 batch 的 `e_h` 累加得到 `w`。

2. 一个语段的 statserver 完成, 进入下一个语段的 statserver 后利用 `_A += stat0.T.dot(e_hh)`, `_C += e_h.T.dot(stat1)`, `_R += numpy.sum(e_hh, axis=0)` 更新三个累加器。

3. 遍历所有 statserver 进行第一步与第二步

M-step

```
_A_tmp = numpy.zeros((tv_rank, tv_rank),
dtype=STAT_TYPE)

for c in range(distrib_nb):
    distrib_idx = range(c * feature_size, (c + 1) *
feature_size)
    _A_tmp[upper_triangle_indices] =
_A_tmp.T[upper_triangle_indices] = _A[c, :]
    self.F[distrib_idx, :] = scipy.linalg.solve(_A_tmp,
_C[:, distrib_idx]).T
```

`extract_ivectors()`

把 `iv_server.stat0` 的 `stat0` 初始化为 $X \times 1$ 的矩阵，`watcher = pool.apply_async(iv_collect, ((iv_server.stat1, iv_sigma), q))` 这一步有疑问，因为 `q = manager.Queue()`，应当是空的。

分 batch 进行多线程计算：

```
1. 对第一个 batch，进行 total_variability() E-step 的第一步得到 E_h, E_hh，用 q.put((batch_indices,) + (E_h, E_hh[:, numpy.array([i * tv_rank - ((i * (i - 1)) // 2) for i in range(tv_rank)])]))
```

